

楽曲検索に向けたクロマ軸上のパワー分布に基づく類似解析

Chroma-based Analysis of Similarity for Music Retrieval

櫻井良樹^{*1} 浅野佑太^{*2} 田村哲嗣^{*2} 速水悟^{*2}
 Yoshiaki Sakurai Yuta Asano Satoshi Tamura Satoru Hayamizu

^{*1} 岐阜大学大学院工学研究科
 Graduate School of Engineering, Gifu University

^{*2} 岐阜大学工学部
 Faculty of Engineering, Gifu University

In this paper, we propose a detection method of similar audio segments for musical pieces, and examine the method utilizing similarity analysis of two time-sequence patterns; musical pieces and fragments. A 12-dimensional chroma vector is extracted from each frame. The feature vector consists of mean and standard deviation of 12 dimensions. For a new music piece, candidate frames are detected from musical pieces in the database, using similarity scores of chroma distribution. These sections are then aligned using a dynamic programming technique in order to deal with time warping of input data. Euclidian distance is adopted to measure a similarity score between two feature vectors. As an application of our method, evaluation experiments were conducted for retrieval of cover songs. By comparing a cover song with fragments of the original song, approximately 83 % detection correctness was achieved.

1. はじめに

近年、インターネットの普及により、音楽配信サービスや、音楽活動が盛んになっている。また、Apple社のiPodに代表される小型で大容量の携帯音楽プレーヤーの普及により、ユーザはお気に入りの楽曲を手軽に持ち歩けるようになった。しかし、Web上には100万曲以上の楽曲が存在し、この中からユーザの要求を満たす楽曲を探し出すのは困難である。このような背景もあり、楽曲検索の研究がおこなわれている。

従来研究には、実環境で受音した楽曲をキーとし、同一楽曲の一致検索をおこなう楽曲探索法[黒住 02]や、楽曲中でのボーカルの声質の類似に従った検索[藤原 07]、楽曲検索楽曲のハーモニーの類似に着目し、カバー曲検索する研究[Kim 08]などがある。

本研究ではクロマベクトルを音響特徴量に用いて、楽曲全体と楽曲断片、2つの時系列パターンから類似区間の検出をおこなった。また応用例として、カバー曲検索に対する評価実験をおこなった。

2. 類似区間検出

楽曲の断片からクロマベクトルを抽出し、類似区間の検出することを目的とする。以下に処理の流れを示す。

1. 楽曲の断片からのクロマベクトル抽出
2. 楽曲データのフレーム化と特徴抽出
3. 転調処理とフレーム選択
4. 類似区間の検出

2.1 楽曲の断片からのクロマベクトル抽出

楽曲の断片より、12次元クロマベクトル[後藤 02]を求める。12次元クロマベクトルとは、STFTなどの周波数解析によって得られるパワースペクトルから、オクターブの違いを考慮せず、1オクターブ12音名ごとにパワーを加算したものである。局所領域での

音名構成を表す特徴量であるため、コード進行やハーモニーに従って類似するものが得られると期待できる。

2.2 楽曲データのフレーム化と特徴抽出

楽曲と楽曲の断片との類似区間検出にあたって、どの部分に該当区間が存在するか、候補となる部分を決定する。前処理として、図1 フレーム化の概念に示すように、楽曲の断片のクロマフレーム数 N としたとき、楽曲データをフレーム長 N 、フレームシフト N でフレーム化する。

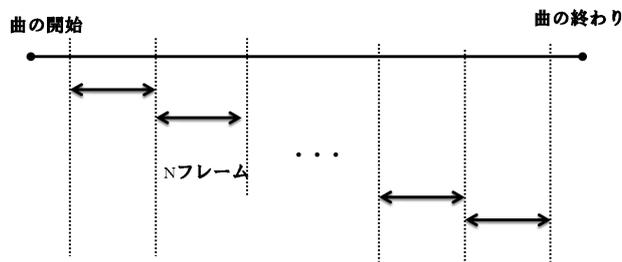


図1 フレーム化の概念

このとき、各フレーム内のクロマベクトルにおける音名成分 c ($1 \leq c \leq 12$) の分布情報を表した特徴量を導入する。

ここで、あるクロマベクトル $v(t)$ の音名成分毎の平均と標準偏差を式(1)と式(2)で定義する。

$$\mu_c = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^N v_c(t) \quad (1)$$

$$\sigma_c = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{t=1}^N (v_c(t) - \mu_c)^2} \quad (2)$$

特徴量の計算を楽曲では分割したフレーム毎、楽曲断片ではその断片全体を1フレームとしてみなし、それぞれおこなう。

以後、本論文ではクロマベクトルの平均と標準偏差は式(1)と式(2)を用いて計算する。

連絡先: 櫻井良樹

岐阜大学 大学院 工学研究科 応用情報学専攻

岐阜県岐阜市柳戸 1-1, E-mail sakurai@hym.info.gifu-u.ac.jp

2.3 転調処理とフレーム選択

類似楽曲には、旋律線を維持したまま転調や移調しているものも含まれる。そのため転調処理をおこない、類似区間を含んだフレームの選択をおこなう。

転調処理では、転調や移調に伴う楽曲の断片と楽曲データのクロマベクトルの分布の相対的なずれを転調係数と定義し、分割したフレーム毎に転調係数を推定する。

クロマベクトル $\mathbf{v}(t)$ は、各次元 $v_c(t)$ の値を次元間で $j (1 \leq j \leq 12)$ 個分だけシフトさせることで、転調を表現できる性質を持つ。そこで、式(3)のシフト行列[後藤 02]を用いることで、 $\mathbf{v}(t)$ を j 個上へ転調した演奏のクロマベクトル $\mathbf{v}(t')$ を式(4)のように表現できる。

$$S = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & & & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} \quad (3)$$

$$\mathbf{v}(t) \doteq S^j \mathbf{v}(t') \quad (4)$$

この性質を利用して断片のクロマベクトルの分布 μ_{in}, σ_{in} と、楽曲フレーム i のクロマベクトルの分布 $\mu_{fr}(i), \sigma_{fr}(i)$ との類似度計算をおこなう。

類似度は式(5)で定義するユークリッド距離を用いて、平均と標準偏差それぞれにおいて計算して、足し合わせたものとする。このとき、 $\mu_{fr}(i), \sigma_{fr}(i)$ は μ_{in}, σ_{in} を j 個上へ転調した状態であると仮定するため、式(6)で定義するように $S^j \mu_{in}, S^j \sigma_{in}$ と $\mu_{fr}(i), \sigma_{fr}(i)$ の類似度を計算し、そのときの値を $r(j)$ とする。なお、式(6)中の α は重み係数であり、予備実験の結果より、0.1と定めた。

$$\hat{d}(x, y) = \frac{\|x - y\|}{\sqrt{12}} \quad (5)$$

$$r(j) = \alpha \hat{d}(\mu_{fr}(i), S^j \mu_{in}) + (1 - \alpha) \hat{d}(\sigma_{fr}(i), S^j \sigma_{in}) \quad (6)$$

($1 \leq j \leq 12$)

シフト状態毎に求めた類似度 $r(j)$ を比較し、式(7)より断片と楽曲フレーム i の類似度 $v(i)$ とする。また、断片と楽曲フレームとの転調係数 $tr(i)$ を式(8)より決定する。

$$v(i) = \min r(j) \quad (7)$$

$$tr(i) = \underset{j}{\operatorname{argmin}} r(j) \quad (8)$$

フレーム毎に求めた v を比較し、小さいものから順に 5 フレームを探索フレームとして選択する。

2.4 類似区間の検出

選択した探索フレームの中から類似区間の検出をおこなう。類似区間がフレーム分割の際、連続した 2 つのフレームに存在している場合を考慮して、探索区間は選択した探索フレームの両端に $N/2$ 加えたフレーム長 $2N$ を対象に探索をおこなう。

探索には類似区間の時間伸縮に対応するため、DP マッチングを用いる。DP マッチングでは、 N フレームからなる断片のクロマベクトル列 $\mathbf{v}_{in}(\tau) (1 \leq \tau \leq N)$ と探索区間のクロマベクトル列 $\mathbf{v}_{fr}(t) (1 \leq t \leq 2N)$ との累積類似度 S を探索区間方向に連続して求めていく。

まず、 $\mathbf{v}_{in}(\tau)$ と $\mathbf{v}_{fr}(t)$ における局所類似度 $d(t, \tau)$ を式(9)に定義する。このとき、 $\mathbf{v}_{in}(\tau)$ は 2.3 で述べた転調係数 $tr(i)$ とシフト行列を用いて、値のシフトをおこなう。

$$d(t, \tau) = \hat{d}(\mathbf{v}_{fr}(t), S^{tr(i)} \mathbf{v}_{in}(\tau)) \quad (9)$$

次に、図 2 に示された経路制限に従って式(9)を定義し、求めた局所類似度 $d(t, \tau)$ から、累積類似度 $D(t, \tau)$ を更新していく。

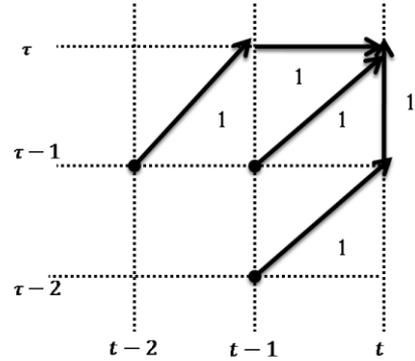


図 2 DP マッチング時の経路制限

$$D(t, \tau) = \min \begin{cases} D(t-2, \tau-1) + d(t-1, \tau) + d(t, \tau) \\ D(t-1, \tau-1) + d(t, \tau) \\ D(t-1, \tau-2) + d(t-1, \tau) + d(t, \tau) \end{cases} \quad (9)$$

累積類似度 $D(t, N)$ を最小とする t を決定し、これを終端とする探索区間中の類似区間を楽曲の断片と探索フレームの類似区間として切り出す。また、累積類似度を通過したパスの数で正規化した値を類似度とする。

フレーム毎に類似区間を計算したら、区間毎の類似度を比較し、最小値であった区間を類似区間として検出する。

3. 評価実験

提案した手法の有効性を確認するため、評価実験をおこなった。楽曲の断片よりカバー曲の検出をおこない、同一楽曲以外の楽曲での類似区間検出の性能とカバー曲特定に対する有効性を評価した。

3.1 カバー曲の検出方法

カバー曲の検出は、提案した類似区間検出手法に基づいておこなう。手法の対象は、1 つの楽曲の断片に対して複数楽曲である。以後、探索する楽曲のことを参照楽曲と呼ぶ。類似区間の検出は、1 楽曲につき最も類似している 1 区間のみとする。したがって、全体の楽曲数を M としたとき、1 つの楽曲の断片に対し、 M 個の区間が検出されることになる。各区間は、類似度比較によって検出されており、楽曲の断片との類似度は計算済みである。そこで、各区間の類似度を比較し、カバー曲の検出をおこなう。楽曲の類似度を $\eta(l) (1 \leq l \leq M)$ と定義し、式(10)より類似度比較をおこなう。

$$m = \underset{l}{\operatorname{argmin}} \eta(l) \quad (10)$$

参照楽曲の集合を $P = \{P_1, P_2, \dots, P_M\}$ としたとき、 P_m をカバー曲として、検出する。

3.2 実験の条件と内容

実験は 3.1 に基づいて行う。参照楽曲には、ボーカルのある楽曲を 538 曲を使用した。RWC 楽曲データベースからポピュラー音楽、ジャンル別音楽[後藤 01, 後藤 03]から 127 曲, 個人収集した楽曲 411 曲の計 538 曲を使用した。

楽曲の断片は、538 曲の中から、カバー曲が存在する 20 曲に限定し、それぞれ A メロ, B メロ, サビの 3 区間を人手によって切り出したものを使用した。楽曲の断片として切り出しに使用した楽曲には、原曲に対して、転調や移調したものやテンポの異なるものも含まれている。また、楽曲の断片に使用した楽曲は参照楽曲には含まれていない。楽曲切り出す対象となる区間が繰り返し演奏されている場合、前半部分を断片として切り出している。表 1 に楽曲データのサンプリング周波数、楽曲断片の平均時間長などの実験条件を示す。

表 1 実験条件

サンプリング周波数・量子化ビット	16kHz/16bit
フレームサイズ(FFT)	256ms
フレームシフト(FFT)	128ms
楽曲の断片の平均時間長	26.1s
参照楽曲	538 曲
楽曲の断片数	60 片

評価は対象とするカバー曲において正解区間を検出した検出率とカバー曲の正解率によっておこなった。正解区間は、人手によって決定し、カバー曲中における同位置の区間だけでなく、繰り返し演奏されている区間も対象としており、いずれかが類似区間として検出された場合を正解とした。カバー曲の検出は、3.1 の方法に基づいて検出された楽曲が、楽曲の断片の原曲であった場合を正解とした。ただし、正しい楽曲を検出しても検出区間が誤りであれば不正解とした。

3.3 実験結果と考察

実験の結果を表 2 と表 3 に示す。表 2 には、正しいカバー曲中における正解区間の検出率、表 3 には楽曲断片に対し、正しいカバー曲の正解率を表している。

表 2 カバー曲中での正解区間検出率

A メロ	B メロ	サビ	平均
80.0%	80.0%	90.0%	83.3%

表 3 カバー曲の正解率

A メロ	B メロ	サビ	平均
70.0%	70.0%	80.0%	73.3%

表 2 より、平均して約 80% の検出率でカバー曲の類似区間検出をおこなうことができた。区間毎にみても同様の結果が得られた。同一伴奏の転調やボーカルが異なるのみの場合、原曲とカバー曲において同時になっている音名構成は同一であるため、クロマベクトルが特徴量として有効であると考えられる。また、テンポが異なる場合でも正解区間が検出されており、DP マッチングにより時間伸縮が吸収されたためであると考えられる。しかし、カバー曲中での伴奏が大部分において類似したものである場合、誤検出が見られた。これは、楽曲のさまざまな部分で類似度が高くなってしまい、適切な類似区間の検出が難しくなったためであると考えられる。

表 3 をみると、類似区間の検出率よりも 10% 低下していた。これは原曲とカバー曲における伴奏の違いに起因するものと考えられる。原曲とカバー曲で伴奏の有無など大きな違いが見られる場合、同一区間内でもクロマベクトルに差が生じる。そのため、楽曲内から適切な類似区間を検出できた場合でも、他の楽曲と類似度を比較したときに、大きく差が見られないため、出現率が下がったものと考えられる。

4. おわりに

本研究では、クロマベクトルを特徴量として楽曲と楽曲の断片、2 つの時系列パターンからの類似区間の検出をおこなう手法を提案した。また、本手法の応用例としてカバー曲検索に向けた評価実験を行った。実験の結果から、約 80% の検出率でカバー曲の類似区間検出をおこなうことができた。しかし、カバー曲の検出率となると類似区間の検出率よりも 10% の低下が見られたが、原因は原曲とカバー曲における伴奏の違いに起因するものであった。

今後は、ハーモニー以外の音楽要素を表す特徴量との併用について検討していく。

参考文献

- [黒住 02] 黒住隆行, 柏野邦夫, 村瀬洋: 実環境で受音した楽曲をキーとする楽曲探索法. 電子情報通信学会論文誌 D-II Vol.J86-D-II No.12 pp.1719-1726, 2003
- [藤原 07] 藤原弘将, 後藤真孝: VocalFinder: 声質の類似度に基づく楽曲検索システム. 情報処理学会 音楽情報科学研究会 研究報告 2007-MUS-71-5, pp.27-32, 2007
- [Kim 08] Samuel Kim, ShrikanthNarayanan: Dynamic chroma feature vectors with applications to cover song identification. MMSP 2008: 984-987, 2008
- [後藤 02] 後藤真孝: リアルタイム音楽情景記述システム: サビ区間検出手法. 情報処理学会 音楽情報科学研究会 研究報告 2002-MUS-47-6, pp.27-34, 2002
- [後藤 01] 後藤真孝, 橋口博樹, 西村拓一, 岡隆一: RWC 研究用音楽データベース: ポピュラー音楽データベースと著作権切れ音楽データベース. 情報処理学会 音楽情報科学研究会 研究報告 2001-MUS-42-6, pp.35-42, 2001
- [後藤 03] 後藤真孝, 橋口博樹, 西村拓一, 岡隆一: RWC 研究用音楽データベース: 音楽ジャンルデータベースと楽器音データベース. 日本音響学会 2003 年春季研究発表会 講演論文集, 3-7-6, pp.843-844, 2003