Symbolic Music Similarity Presentation

Ali Bektas Paul Kröger

February 10, 2020

Überblick

- 1. Grundlegendes
- 2. Die Techniken
- 2.1 MIREX 2014
- 2.2 Urbano MelodyShape
- 3. MIREX: Algorithmen treten gegeneinander an
- 3.1 Ground Truth
- 3.2 Average Dynamic Recall
- 4. Bibliographie

- Melodie: "singbare, in sich geschlossene Folge von Tönen" [?]
- Harmonie: "wohltönender Zusammenklang mehrerer Töne oder Akkorde" [?]
- Schlüssel: "dient in der Musiknotation dazu, im Notensystem festzulegen, welche Tonhöhe die fünf Notenlinien repräsentieren." [?]



Figure: Source: [?]

Darstellung von Noten

Akkorde" [?]

Melodie: "singbare, in sich geschlossene Folge von Tönen" [?]

■ Harmonie : "wohltönender Zusammenklang mehrerer Töne oder

Figure Source: [7]

Schlüssel: "dient in der Musiknotation dazu, im Notemystem festzulegen, welche Tonhöhe die fünf Notenhisen repräsentieren." [7]

r i n,

- 1. Das bedeutet für uns immer ein Ton zu einer bestimmten Zeit.
- 2. In sich geschlossene Folge von Tönen hängt mit Harmonie zusammen.

"Representing music as a weighted point set in a two-dimensional space has a tradition of many centuries. Since approximately the 10th century, one popular way of writing music has been to use a set of notes (points) in a two-dimensional space, with time and pitch as coordinates."[?]

Darstellung von Noten

"Representing music as a weighted point set in a two-dimensional space has a tradition of many centuries. Since approximately the 10th century, one popular way of writing music has been to use a set of notes (points) in a two-dimensional space, with time and prich as coordinates. [7]

1. In diesem Kontext kann "Gewicht" vieles sein: Die Position einer Note im Takt , die Länge einer Note im Takt , usw.

- Rhytmus
- Tonlage
- und vieles mehr



Figure: Source: IMLSP Archive

Symbolic Music Similarity Grundlegendes

—Darstellung von Noten



1. Notendarstellung heißt nicht nur , zu welcher Zeit ein Ton gespielt wird , sondern auch , Informationen über , Gefühl beim Spielen , vortragsbetreffliche Elemente zu übermitteln.



- Inhalt schrittweise vereinfacht.
- Gewichte der einzelnen Noten von Bedeutung.
 - unterliegende harmonische Funktion
 - metrische Position
 - Differenz der Tonlagen zwischen dem Ton und dem Grundton

^{1&}quot;A Measure of Melodic Similarity Based on a Graph Representation of the Music Structure" [?] von Nicola Orio und Antonio Rodá.



1. Die Modelle die sich mit der Wahrnehmung von Musik beschäftigt , geht davon aus dass wir Melodien nicht so speichern, wie sie sind sondern vereinfachen wir sie , behalten nur Merkmale.

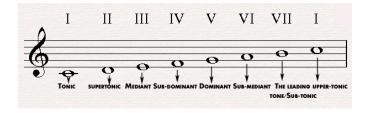


Figure: Funktionen der Noten im Tonleiter[?]



1. Tonic harmonisch relevanter als Dominant und Dominant als Sub-Dominant usw.

- Inhalt schrittweise vereinfacht.
- **Gewichte** der einzelnen Noten von Bedeutung.
 - unterliegende harmonische Funktion (harmonic weight)
 - metrische Position (metric weight)
 - Differenz der Tonlagen zwischen dem Ton und dem Grundton(melodic weight)

- Inhalt schrittweise vereinfacht.
 Gewichte der einzelnen Noten von Bedeutung,
- unterliegende harmonische Funktion (harmonic weight)
 metrische Position (metric weight)
- Differenz der Tonlagen zwischen dem Ton und dem Grundton(melodic weight)

- Jeder Takt wird in jedem Schritt dadurch vereinfacht , dass einige Noten eliminiert sind , und die Bleibenden um die Länge der Eliminierten erweitert werden.
- 2. Diese Methode heißt Pseudo-Structural Representation (PSR)

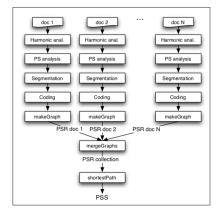


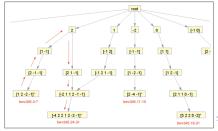
Figure: Ablauf des gesamten Verfahren [?]

Symbolic Music Similarity Die Techniken



- 1. Zuerst wird eine harmonische Analyse durchgeführt. Diese hat die Aufgabe, die Beziehung zwischen Noten zu erkennen.
- 2. Die Funktionen der Noten in einem Tonleiter sind nicht immer genau zu bestimmen. Manchmal ist es nicht klar in welchem Kontext zwei Noten zueinander im Verhältnis stehen.
- 3. In diesem Paper haben die Autoren deshalb die harmonische Eigenschaften manuell erstellt , was keine positive Eigenschaft ist.
- Im zweiten Schritt kommt Vereinfachung hinzu. Der Anfangsmelodie werden die erwähnten Gewichte zugeschrieben.
- Nach der Analyse erfolgt die Vereinfachung und dann geht der Algorithmus iterativ weiter , bis nur jeweils eine oder zwei Note in jedem Takt steht.





Symbolic Music Similarity

Die Techniken

—Ein graphbasierter Ansatz



1. Dies stellt eine Metrik dar: Es ist positiv-definiert , symmetrisch und die Dreieicksungleichung gilt offenbar.

$$s(c_i, q) = \left(1 + \frac{d(c_i, q)}{\sum_{j=1}^{N} \frac{d(c_i, c_j)}{N - 1}}\right)^{-1}$$

 $ldsymbol{oxedsymbol{oxedsymbol{oxedsymbol{\mathsf{L}}}}}{\mathsf{Ein}}$ graphbasierter Ansatz

- 1. $d(c_i, c_j)$: Wir gucken , was die Distanzen zwischen Segmenten von den beiden Dokumenten sind.
- Nehmen dann den Median und der Medianwert bildet dann die Distanz. Dieser Wert wird dann normalisiert, indem er durch die durchschnittliche Distanz des Dokuments c_i zu allen anderen Dokumenten in der Sammlung geteilt wird. Die Werte zur Normalisierung können im Voraus berechnet werden.

Evaluierung

- RISM-Sammlung
- Basiswissen von Experten als Maßstab

LBDM

- Local Boundary Detection Model
- Change Rule (CR): Je größer die Differenz, desto wahrscheinlicher wird die Nichtzusammengehörigkeit.
- Proximity Rule (PR) : Change Rule angewandt auf Intervalle.

Ähnliche Anwendung der Gestaltstheorie



- Implication/Realization Model.
- Dies besagt , dass man nach seinen Erfahrungen (sowohl kulturellen , als auch angeborenen) Erwartungen hat , wie ein Musikstück weitergeht.
- Wir beschäftigen uns hier mit den angeborenen Aspekten.

^{1&}quot;Melody Retrieval using the Implication/Realization Model" [?] Maarten Grachten, Josep Lluis Arcos and Ramon Lopez de Mantaras

Ähnliche Anwendungen der Gestaltstheorie

- I/R Modell besagt: Wir sind dazu geneigt, Elemente nach Konzepten zu gruppieren. Diese Konzepten sind denen der Gestalttheorie ähnlich
 - Proximity : Werden zwei Elemente gleich wahrgenommen?
 - Similarity : Haben zwei Elemente Ähnlichkeiten?
- PRD : kleines Intervall in eine Richtung impliziert noch ein Intervall in dieselbe Richtung
- PID : kleines Intervall impliziert ein kleines Intervall.
- Nach diesen Prinzipien ist ein Alphabet von Strukturen definiert.
- Mithilfe von Edit Distance wird die Ähnlichkeit festgestellt.

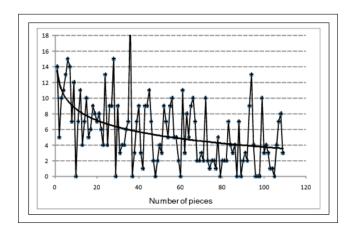
Evaluierung

| # symbols | ADR | AP | R-P |
|-----------------|------|------|------|
| 3 | 0.65 | 0.60 | 0.54 |
| 5 | 0.66 | 0.60 | 0.52 |
| 7 | 0.65 | 0.59 | 0.51 |
| no quantization | 0.67 | 0.64 | 0.56 |

| segmentation | ADR | AP | R-P |
|---------------|------|------|------|
| manual | 0.67 | 0.64 | 0.56 |
| gestalt | 0.69 | 0.64 | 0.55 |
| probabilistic | 0.67 | 0.61 | 0.53 |
| LBDM | 0.61 | 0.53 | 0.50 |

Diskussion

- Sublineares Wachstum des Baumes
- Manuelle Annotierung der Akkorde



Ein mathematischer Ansatz

"Algorithms for Computing Geometric Measures of Melodic Similarity" [?] von Greg Aloupis, Thomas Fevens, Stefan Langerman, Tomomi Matsui, Antonio Mesa, Yurai Nunez, David Rappaport, and Godfried Toussaint



Ein mathematischer Ansatz

- Melodien werden als Polygonalketten dargestellt
- Tonlänge wird durch Länge der waagerechten Kanten modelliert
- Intervalle werden durch Länge der senkrechten Kanten modelliert

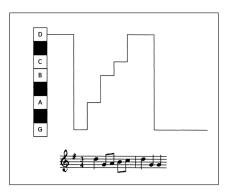


Figure: Source: [?]

Ein mathematischer Ansatz

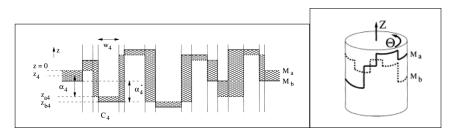


Figure: Source: [?]

Inhaltsübersicht

- 1. Grundlegendes
- 2. Die Techniken
- 2.1 MIREX 2014
- 2.2 Urbano MelodyShape
- 3. MIREX: Algorithmen treten gegeneinander an
- 3.1 Ground Truth
- 3.2 Average Dynamic Recall
- 4. Bibliographie

Ähnlichkeitssuche durch Pattern Mining



- Nur Note-On Events
- Dauer einer Note spielt keine Rolle.
- Grundton spielt keine Rolle. Es werden die Differenzen zwischen Tonlagen in Betracht gezogen.
- Jede Melodie wird durch primitive 'Items' dargestellt.

^{1&}quot;MIREX 2014 Symbolic Melodic Similarity: Extracting Similar Melodies Based on Top-N Colossal Pattern Mining" [14] von Shiho Sugimoto, Yuto Nakashima, Masayuki Takeda.

Symbolic Music Similarity

Die Techniken

MIREX 2014

Ähnlichkeitssuche durch Pattern Mining



1. Obwohl es nachgewiesen ist , dass die Tonlage wichtigsten Aspekt der Wahrnehmung der Musik bildet , ist es immer noch keine gute Idee die restlichen Aspekte komplett zu vernachlässigen.

Ähnlichkeitssuche durch Pattern Mining

- Einer Melodie werden alle N-Gramme entnommen.
- $TDB_M = \{(ID(x), trans(x)) | x \in M\}$
- \blacksquare $TDB_M[Q]$
- $lacksquare X = \{X_1, \dots, X_m\}$ die Menge der Matches in der Datenbank , also $X_i \subset Q$
- Hole $M(X_i)\{x|x \in M \land X_i \subset trans(x)\}$

Ähnlichkeitssuche durch Pattern Mining

- Einer Melodie werden alle N-Gramme entnomme ■ TDB_M = {(ID(x), trans(x))|x ∈ M}
- $TDB_M[Q]$ ■ $X = \{X_1, ..., X_m\}$ die Mense der Matches in der Datenbank
- also $X_i \subset Q$ • Hole $M(X_i)\{x|x \in M \land X_i \subset trans(x)\}$
- Hole $M(X_i)\{x|x \in M \land X_i \subset trans(x)\}$

- Die entnommenen bezeichnen wir als Transaktionen und dann erstellen wir durch diese Transaktionen eine Datenbank
- 2. Wir extrahieren eine Menge von Items Q aus der Anfrage und dann suchen nach diesen Items in der Datenbank
- 3. Die Menge der geholten Melodien aus der Datenbank sind nun die Kandidaten , aus denen wir eine kleiner Menge wählen

$$sim(q,x)=rac{1}{|Q\cap trans(x)|}\sum_{f\in Q\cap trans(x)}weight(f)$$
 wobei für $f=(d_1,\ldots,d_l)$ $weight(f)=\sum_{i=1}^l |d_i|$

1. / bezeichnet die Länge der Sequenz der Differenzen der Tonlagen

Diskussion

- Kann man rhytmische Werte vernachlässigen ?
- Was ist das richtige n für das N-Gramm?

Inhaltsübersicht

- 1. Grundlegendes
- 2. Die Techniken
- 2.1 MIREX 2014
- 2.2 Urbano MelodyShape
- 3. MIREX: Algorithmen treten gegeneinander an
- 3.1 Ground Truth
- 3.2 Average Dynamic Recall
- 4. Bibliographie

Urbano MelodyShap

"MelodyShape at MIREX 2014 Symbolic Melodic Similarity" [?] von Julian Urbano



Urbano MelodyShape

- Töne werden als Punkt auf Pitch-Time plane dargestellt.
- Darstellung als Funktion durch Interpolation mithile von Splines.

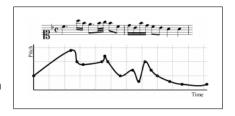


Figure: Source: [?]

Needlemann - Wunsch Algorithmus

$$D = \begin{pmatrix} - & A & G & T & C \\ - & 0 & -1 & -2 & -3 & -4 \\ A & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ C & -2 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ G & -3 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ T & -4 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ C & -5 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \qquad D = \begin{pmatrix} 0 & -1 & -2 & -3 & -4 \\ -1 & 1 & 0 & -1 & -2 \\ -2 & 0 & 0 & -1 & 0 \\ -3 & -1 & 1 & 0 & -1 \\ -4 & -2 & 0 & 2 & 1 \\ -5 & -3 & -1 & 1 & 3 \end{pmatrix}$$

$$D = \begin{pmatrix} 0 & -1 & -2 & -3 & -4 \\ -1 & 1 & 0 & -1 & -2 \\ -2 & 0 & 0 & -1 & 0 \\ -3 & -1 & 1 & 0 & -1 \\ -4 & -2 & 0 & 2 & 1 \\ -5 & -3 & -1 & 1 & 3 \end{pmatrix}$$

Figure: Source: [13]

ShapeH

- Insertion: s(-,n) = -(1-f(n))
- Deletion: s(n, -) = -(1 f(n))
- Match: s(n, n) = 1 f(n)

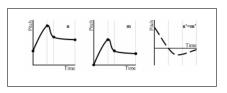


Figure: Source: [?]

- 1. Hybrid Alignment Aproach, heißt lokales maximum wird genommen nicht globales.
- 2. Lokales maximum dann similarity score
- 3. Bei mismatch folgende Malusregeln :
- 4. 1. Ableitung betrachtet, vorzeichen der beiden Melodien am Anfang und Ende identisch kaum malus
- 5. Anfang oder Ende unterschiedlich, anderes gleich größere Malus
- 6. Beides unterschiedlich größter Malus

Time

- Insertion : $s(-, n) = -diff_p(n, \Theta(n)) \lambda k_t * diff_t(n, \Theta(n))$
- Deletion: $s(n, -) = -diff_p(n, \Theta(n)) \lambda k_t * diff_t(n, \Theta(n))$
- Match: $2\mu_p + 2\lambda k_t \mu_t = 2\mu_p (1 + k_t)$
- Substitution: $s(n, m) = -diff_p(n, m) \lambda k_t * diff_t(n, m)$

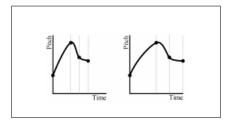


Figure: Source: [?]

MIREX

- Ein Wettbewerb und Plattform für Interessierte
- Verschiedene Kategorien
 - Real-time Audio to Score Alignment (a.k.a Score Following)
 - Discovery of Repeated Themes and Sections
 - Audio Melody Extraction
 - Symbolic Melodic Similarity
 - ...
- Welche Messmethoden gibt es, um den Erfolgt eines Algorithmus festzustellen?

MIREX

| SCORE | JU1 | JU2 | JU3 | Y01 |
|----------|---------|---------|---------|---------|
| ADR | 0.7089 | 0.7962 | 0.7997 | 0.6912 |
| NRGB | 0.6786 | 0.7493 | 0.7602 | 0.6378 |
| AP | 0.7344 | 0.7534 | 0.7992 | 0.5535 |
| PND | 0.7361 | 0.7444 | 0.7611 | 0.5611 |
| Fine | 53.7767 | 54.5967 | 51.1933 | 36.9633 |
| PSum | 1.1167 | 1.13 | 1.1267 | 0.69 |
| WCSum | 1.5033 | 1.5133 | 1.5433 | 0.93667 |
| SDSum | 1.89 | 1.8967 | 1.96 | 1.1833 |
| Greater0 | 0.73 | 0.74667 | 0.71 | 0.44333 |
| Greater1 | 0.38667 | 0.38333 | 0.41667 | 0.24667 |

Figure: Source: [?]

MIREX : Algorithmen treten gegeneinander an

Ground Truth

Inhaltsübersicht

- 1. Grundlegendes
- 2. Die Techniken
- 2.1 MIREX 2014
- 2.2 Urbano MelodyShape
- 3. MIREX: Algorithmen treten gegeneinander an
- 3.1 Ground Truth
- 3.2 Average Dynamic Recall
- 4. Bibliographie

Ground Truth

- Experten werden befragt, Stücke aus der RISM A/II Sammlung nach deren Ähnlichkeiten zu einer Anfrage zu beurteilen.
- Die Sammlungen sind groß deswegen sind einige Techniken zur Eliminierung unrelevanter Elementen vorzunehmen , wie z.B
 - Nach der Differenz zwischen dem tiefsten und höchsten Ton.
 - Nach dem Verhältnis der kürzesten Note zu der längsten.
 - usw.
- Nicht für alle Stücke werden dieselben Elimierungsverfahren vorgenommen. Die Aspekte, durch die sich ein Stück auszeichnet sind beizubehalten. Das ist wiederum für die Experten zu entscheiden.

Ground Truth I

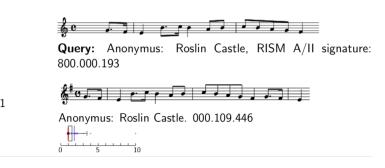
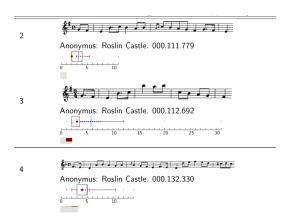


Figure: Abbildung: Ergebnisse der Befragung [?]

Ground Truth II



Ground Truth III



Ground Truth

MIREX

| SCORE | JU1 | JU2 | JU3 | Y01 |
|----------|---------|---------|---------|---------|
| ADR | 0.7089 | 0.7962 | 0.7997 | 0.6912 |
| NRGB | 0.6786 | 0.7493 | 0.7602 | 0.6378 |
| AP | 0.7344 | 0.7534 | 0.7992 | 0.5535 |
| PND | 0.7361 | 0.7444 | 0.7611 | 0.5611 |
| Fine | 53.7767 | 54.5967 | 51.1933 | 36.9633 |
| PSum | 1.1167 | 1.13 | 1.1267 | 0.69 |
| WCSum | 1.5033 | 1.5133 | 1.5433 | 0.93667 |
| SDSum | 1.89 | 1.8967 | 1.96 | 1.1833 |
| Greater0 | 0.73 | 0.74667 | 0.71 | 0.44333 |
| Greater1 | 0.38667 | 0.38333 | 0.41667 | 0.24667 |

Figure: Source: [?]

MIREX : Algorithmen treten gegeneinander an

LAverage Dynamic Recall

Inhaltsübersicht

- 1. Grundlegendes
- 2. Die Techniken
- 2.1 MIREX 2014
- 2.2 Urbano MelodyShape
- 3. MIREX: Algorithmen treten gegeneinander an
- 3.1 Ground Truth
- 3.2 Average Dynamic Recall
- 4. Bibliographie

LAverage Dynamic Recall

Beispiel: Average Dynamic Recall - ADR

Betrachte die Gruppierungen $\langle (1,2), (3,4,5) \rangle$ und die Ergebnisse (2,3,1,5,7,8,9,4)

| Pos. | encountered | relevant | #found | recall |
|------|---------------|---------------|--------|--------|
| 1 | 2 | 1, 2 | 1 | 1 |
| 2 | 2, 3 | 1, 2 | 1 | 0.5 |
| 3 | 2, 3, 1 | 1, 2, 3, 4, 5 | 3 | 1 |
| 4 | 2, 3, 1, 5 | 1, 2, 3, 4, 5 | 4 | 1 |
| 5 | 2, 3, 1, 5, 7 | 1, 2, 3, 4, 5 | 4 | 8.0 |

Figure: Abbildung: ADR Berechnung [?]

 $five_point_three J. Urbano, MIREX 2013 Symbolic Melodic Similarity A Geometric Cuadrado, MIREX 2012 Symbolic Melodic Similarity, Music Information Retrievable Company of the Company of$

Wikipedia, Needlemann-Wunsch-Algorithmus, https://de.wikipedia.org/wiki/Needleman-Wunsch-Algorithmus, abgerufen am 02.02.20

Okubo Yoshiaki , Haraguchi Makoyo , "MIREX 2014 Symbolic Melodic Similarity : Extracting Similar Melodies Based on Top-N Colossal Pattern Mining". Technical report, Music Information Retrieval Evaluation eXchange, 2014