



โครงการ

## การเรียนการสอนเพื่อเสริมประสบการณ์

ชื่อโครงการ

การค้นคืนคล้ายรูปแบบของเพลงไทยจากการร้องและการซื้ม

Multimodal Retrieval of Thai Music from Singing and Humming

ชื่อนิสิต

นางสาวขวัญชนก ศิลปพิบูลย์ เลขประจำตัว 5933606023

นางสาวณีญาภรณ์ เพชรปาน เลขประจำตัว 5933624323

ภาควิชา

คณะศิลปศาสตร์และวิทยาการคอมพิวเตอร์

สาขาวิชา วิทยาการคอมพิวเตอร์

ปีการศึกษา

2562

คณะวิทยาศาสตร์ จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

## การค้นคืนหล่ายรูปแบบของเพลงไทยจากการร้องและการซัม

นางสาวขวัญชนก ศิลปพิบูลย์  
นางสาวณีญาภรณ์ เพชรปาน

โครงการนี้เป็นส่วนหนึ่งของการศึกษาตามหลักสูตรวิทยาศาสตรบัณฑิต  
สาขาวิชาวิทยาการคอมพิวเตอร์ ภาควิชาคณิตศาสตร์และวิทยาการคอมพิวเตอร์  
คณะวิทยาศาสตร์ จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย  
ปีการศึกษา 2562  
ลิขสิทธิ์ของจุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

# Multimodal Retrieval of Thai Music from Singing and Humming

Khwanchanok Sillapapibul

Neeyaporn Petchapan

A Project Submitted in Partial Fulfillment of the Requirements for the Degree of  
Bachelor of Science Program in Computer Science Department of Mathematics

and Computer Science Faculty of Science

Chulalongkorn University

Academic Year 2019

Copyright of Chulalongkorn University

หัวข้อโครงการ  
โดย  
สาขาวิชา  
อาจารย์ที่ปรึกษาโครงการหลัก  
อาจารย์ที่ปรึกษาโครงการร่วม

การค้นคืนคล้ายรูปแบบของเพลงไทยจากการร้องและการอธิบาย  
นางสาวชวัญชนก ศิลปพิบูลย์  
นางสาวณีญาภรณ์ เพชรปาน  
วิทยาการคอมพิวเตอร์  
ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ศศิภา พันธุ์ดีธร  
ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.ศุภกานต์ พิมลธรรศ

ภาควิชาคณิตศาสตร์และวิทยาการคอมพิวเตอร์ คณะวิทยาศาสตร์ จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย  
อนุมัติให้นับโครงการฉบับนี้เป็นส่วนหนึ่งของการศึกษาตามหลักสูตรปริญญาบัณฑิตในรายวิชา 2301499  
โครงการวิทยาศาสตร์ (Senior Project)

.....

หัวหน้าภาควิชาคณิตศาสตร์

(ศาสตราจารย์ ดร.กฤษณะ เนียมมณี)

และวิทยาการคอมพิวเตอร์

คณะกรรมการสอบโครงการ

.....

อาจารย์ที่ปรึกษาโครงการหลัก

(ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ศศิภา พันธุ์ดีธร)

.....

อาจารย์ที่ปรึกษาโครงการร่วม

(ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.ศุภกานต์ พิมลธรรศ)

.....

กรรมการ

(รองศาสตราจารย์ ดร. รังคลิดา ลิปิกรณ์)

.....

กรรมการ

(ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร. กรุง สินอภิรมย์สรายุ)

นางสาวขวัญชนก ศิลปพิบูลย์, นางสาวณิญาภรณ์ เพชรปาน: การค้นคืนคล้ายรูปแบบของเพลงไทยจากการร้องและการซ้ม. (Multimodal Retrieval of Thai Music from Singing and Humming) อ.ที่ปรึกษาโครงการหลัก : ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ศศิภา พันธุ์วัฒน์, อ.ที่ปรึกษาโครงการร่วม : ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.ศุภกานต์ พิมลธรรม, 57 หน้า.

งานวิจัยนี้มีวัตถุประสงค์เพื่อพัฒนาการค้นคืนคล้ายรูปแบบของเพลงไทยจากการร้องและการซ้มโดยพิจารณาความเหมือนของลักษณะของเสียงที่สกัดได้จากข้อมูลนำเข้า ได้แก่ เสียงร้องหรือเสียงซัมขณะที่ผลลัพธ์เป็นชุดเพลงต้นฉบับที่ค้นคืนและเปอร์เซนต์ระดับความมั่นใจ เพลงไทยห้าประเภท ได้แก่ พopc ร็อก แจ๊ส อิปฮอป และลูกทุ่งประเภทละ 50 เพลง ถูกเลือกมาวิเคราะห์ในการศึกษานี้ ลักษณะของเสียงเจิดลักษณะ ได้แก่ เช่นทรอยด์ของสเปกตรัม โรลออฟของสเปกตรัม อัตราการข้ามศูนย์ ความกว้างແຕบของสเปกตรัม สัมประสิทธิ์เช斯特รัมความถี่เมล การแปลงฟูเรียร์ช่วงสั้นโครมา และรากกำลังสองเฉลี่ย ได้ถูกนำมาใช้วัดความเหมือนระหว่างเสียงร้องหรือเสียงซัมเทียบกับเพลงต้นฉบับ นอกจากนี้เทคนิคไดนามิกไทม์อวอร์ปปิง ได้ถูกนำมาใช้เพื่อศึกษาผลกระทบของการประสานจังหวะเพลงในกระบวนการการเปรียบเทียบ ในท้ายที่สุด ชุดเพลงต้นฉบับถูกค้นคืนภายใต้การพิจารณาค่าความเหมือนร่วมกับเกณฑ์การยอมรับและเกณฑ์การปฏิเสธ ที่ให้เปอร์เซนต์ของระดับความมั่นใจ

ภาควิชาคณิตศาสตร์และวิทยาการคอมพิวเตอร์ ลายมือชื่อนิสิต.....ทักษิณ ศิลปพิบูลย์  
ลายมือชื่อนิสิต.....นนกานต์ เพชรปาน

สาขาวิชา วิทยาการคอมพิวเตอร์ ลายมือชื่อ อ.ที่ปรึกษาโครงการหลัก.....ทักษิณ นนกานต์

ปีการศึกษา 2562..... ลายมือชื่อ อ.ที่ปรึกษาโครงการร่วม.....นนกานต์ นนกานต์

5933606023, 5933624323: MAJOR COMPUTER SCIENCE

KEYWORDS: THAI MUSIC RETRIEVAL/ SPECTRAL CENTROID (SPC)/ SPECTRAL ROLL-OFF (SRO)/ ZERO CROSSING RATE (ZCR)/ SPECTRAL BANDWIDTH (SBW)/ CHROMA SHORT-TIME FOURIER TRANSFORM (CHM)/ ROOT MEAN SQUARE (RMS)/ EUCLIDEAN DISTANCE/ DYNAMIC TIME WARPING (DTW)

KHWANCHANOK SILLAPAPIBUL, NEEYAPORN PETCHAPAN: MULTIMODAL RETRIEVAL OF THAI MUSIC FROM SINGING AND HUMMING. ADVISOR : ASST PROF. SASIPA PANTHUADEETHORN, CO-ADVISOR : ASST PROF. SUPHAKANT PHIMOLTARES, Ph.D.,  
57 pp.

The purpose of this research is to develop multimodal retrieval of Thai music from singing and humming by considering the similarity of audio features that were extracted from input data: singing or humming voice, whereas the output is a set of retrieved original songs with percentage of confidence level. Five types of Thai songs, namely, pop, rock, jazz, hip-hop and folk songs, each of which contains 50 songs, were selected to be analyzed in this study. Seven audio features, i.e., spectral centroid (SPC), spectral roll-off (SRO), zero crossing rate (ZCR), spectral bandwidth (SBW), chroma short-time fourier transform (CHM) and root mean square (RMS), were applied to measure similarity between singing or humming voice and original song. Additionally, the dynamic time warping technique was employed to study the impact of music synchronization in the matching process. Finally, the set of original song was retrieved under the consideration of similarity value together with acceptance and rejection criteria providing the percentage of confidence level.

Department : Mathematics and Computer Science

Student's Signature

Student's Signature

Field of Study : Computer Science

Advisor's Signature

Academic Year : 2019

Co-advisor's Signature

## กิตติกรรมประกาศ

โครงการวิจัยเรื่อง การค้นคืนหล่ายรูปแบบของเพลงไทยจากการรื้องและการขึ้น ฉบับนี้ สำเร็จลุล่วงด้วยดีโดยได้รับความอนุเคราะห์อย่างดีเยี่งจาก ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ศศิภา พันธุ์ดีธร อาจารย์ที่ปรึกษาโครงการหลัก และผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.ศุภกานต์ พิมลธรรม อาจารย์ที่ปรึกษาโครงการร่วม ที่สละเวลาให้คำปรึกษา แนะนำแนวทางอันเป็นประโยชน์ในโครงการวิจัย ตรวจทานข้อผิดพลาดด้วยความเอาใจใส่เป็นอย่างยิ่ง และให้กำลังใจตลอดการดำเนินโครงการวิจัยฉบับนี้

ขอขอบพระคุณรองศาสตราจารย์ ดร. รัชลิดา ลิปิกรรณ และผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร. กรุง สินอภิรมย์สรณ กรรมการสอบงานวิจัย ซึ่งช่วยให้คำแนะนำให้โครงการวิจัยฉบับนี้มีความสมบูรณ์มากขึ้น

ขอขอบพระคุณภาควิชาคณิตศาสตร์และวิทยาการคอมพิวเตอร์ที่ได้อำนวยความสะดวกในด้านสถานที่สำหรับค้นคว้าและจัดทำโครงการวิจัย และให้ความอนุเคราะห์งบประมาณค่าใช้จ่ายในการดำเนินโครงการวิจัยนี้ รวมถึงเพื่อน ๆ ทุกท่านที่เคยช่วยเหลือและมอบกำลังใจให้เสมอตลอดการดำเนินโครงการวิจัยฉบับนี้

สุดท้ายนี้ผู้วิจัยขอขอบพระคุณบิดา มารดา และครอบครัว ที่สนับสนุนและให้กำลังใจผู้วิจัยเสมอมา ตลอดการจัดทำโครงการวิจัยนี้จนสำเร็จลุล่วง

## สารบัญ

บทคัดย่อภาษาไทย .....	๗
บทคัดย่อภาษาอังกฤษ.....	๘
กิจกรรมประการ .....	๙
สารบัญ .....	๑๐
สารบัญตาราง .....	๑๑
สารบัญภาพ .....	๑๒
บทที่ 1 บทนำ .....	๑
1.1 ความเป็นมาและเหตุผลการวิจัย .....	๑
1.2 วัตถุประสงค์ของงานวิจัย .....	๑
1.3 ขอบเขตการวิจัย .....	๑
1.4 ขั้นตอนการวิจัย .....	๒
1.5 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ.....	๔
1.6 โครงสร้างของรายงาน.....	๔
บทที่ 2 หลักการและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง.....	๕
2.1 หลักการและทฤษฎีที่เกี่ยวข้อง .....	๕
2.2 งานวิจัยที่เกี่ยวข้อง .....	๑๒
บทที่ 3 วิธีการวิจัย.....	๑๔
3.1 วิธีการเก็บข้อมูล .....	๑๔
3.2 วิธีการเตรียมข้อมูลก่อนนำมาใช้ .....	๑๔
3.3 การค้นคืนเพลง .....	๑๕
3.4 การวัดผลการค้นคืนหลายรูปแบบของเพลงไทยจากการร้องและการซ้ม .....	๑๘
บทที่ 4 ผลการวิจัย .....	๒๒
4.1 การตั้งค่าการทดลอง .....	๒๒
4.2 ผลการวิจัย.....	๒๓
4.3 การอภิปรายผล.....	๓๒

บทที่ 5 สรุปผลการดำเนินงานและข้อเสนอแนะ .....	35
5.1 สรุปผลการดำเนินงาน .....	35
5.2 ข้อเสนอแนะ .....	35
รายการอ้างอิง.....	37
ภาคผนวก ก แบบเสนอหัวข้อโครงการ รายวิชา 2301399 Project Proposal ปีการศึกษา 2562 .....	42
ประวัติผู้เขียน .....	48

## สารบัญตาราง

ตารางที่ 3.1 ค่าพารามิเตอร์ของการสกัดลักษณะสัมประสิทธิ์เชปสตรัมความถี่เมล.....	16
ตารางที่ 4.1 การเปรียบเทียบความถูกต้องของการค้นคืน Top 1 และ Top 5 ของลักษณะ 7 ชนิด .....	23
ตารางที่ 4.2 การเปรียบเทียบความถูกต้องของการค้นคืน Top 1 และ Top 5 ของลักษณะ 7 ชนิดเมื่อมีการทำให้เป็นบรรทัดฐาน (Normalization) และตัดเพลงก่อนและหลังสกัดลักษณะ .....	24
ตารางที่ 4.3 การเปรียบเทียบความถูกต้องของการค้นคืน (%) เมื่อมีการตัดเสียงดนตรี รวมกับการทำให้เป็นบรรทัดฐาน .....	25
ตารางที่ 4.4 การเปรียบเทียบความถูกต้องของการค้นคืน $n$ อันดับแรก เมื่อมีการใช้ เทคนิคไดนามิกไทร์ วอร์ปปิ่ง .....	26
ตารางที่ 4.5 การเปรียบเทียบความถูกต้องของการค้นคืนเพลงจากเสียงร้อง เมื่อมีการผสานลักษณะ .....	27
ตารางที่ 4.6 การเปรียบเทียบความถูกต้องของการค้นคืนเพลงจากเสียงหัวใจ เมื่อมีการผสานลักษณะ .....	27
ตารางที่ 4.7 การเปรียบเทียบผลของการระบุประเภทของเพลงในการค้นคืนเพลง.....	28
ตารางที่ 4.8 การเปรียบเทียบความถูกต้องของการค้นคืนเพลงด้วยเสียงหัวใจเมื่อเทียบกับเพลงทั้งหมด และเมื่อเทียบกับเพลงประเภทเดียวกัน.....	28
ตารางที่ 4.9 ค่าเฉลี่ยอันดับคำตอบของการค้นคืนเพลงด้วยเสียงหัวใจ แยกตามประเภทของเพลงและเพลงทั้งหมด .....	29
ตารางที่ 4.10 เกณฑ์การยอมรับและเกณฑ์การปฏิเสธของเพลงไทยประเภทต่าง ๆ .....	32

## สารบัญภาพ

ภาพที่ 2.1 ตัวอย่างค่าลักษณะอัตราการข้ามศูนย์ของสัญญาณเสียง เพลงเจ็บจนพอ - แวนใหญ่ .....	6
ภาพที่ 2.2 ตัวอย่างค่าลักษณะเซนทรอยด์ของสเปกตรัมของสัญญาณเสียง เพลงเจ็บจนพอ - แวนใหญ่ .....	7
ภาพที่ 2.3 ตัวอย่างค่าลักษณะโรลออฟของสเปกตรัมของสัญญาณเสียง เพลงเจ็บจนพอ - แวนใหญ่ .....	7
ภาพที่ 2.4 ตัวอย่างค่าลักษณะความกว้างแบบของสเปกตรัมของสัญญาณเสียง เพลงเจ็บจนพอ - แวนใหญ่ ...	8
ภาพที่ 2.5 ตัวอย่างスペคโดยรวมแสดงลักษณะสัมประสิทธิ์เชปสตรัมความถี่เมลของสัญญาณเสียง เพลงเจ็บจนพอ - แวนใหญ่ .....	8
ภาพที่ 2.6 โครมาแกรมของการไลสเกล C เมเจอร์ .....	9
ภาพที่ 2.7 ตัวอย่างค่าลักษณะการแปลงฟูเรียร์ช่วงสั้นโครมาของสัญญาณเสียง เพลงเจ็บจนพอ - แวนใหญ่ ..	9
ภาพที่ 2.8 ตัวอย่างค่าลักษณะรากกำลังสองเฉลี่ยของสัญญาณเสียง เพลงเจ็บจนพอ - แวนใหญ่ .....	9
ภาพที่ 2.9 การเปรียบเทียบลำดับข้อมูลสองชุดโดยใช้เทคนิคไดนามิกไทร์วอร์ปปิงบนอนุกรมเวลา .....	10
ภาพที่ 2.10 การเปรียบเทียบลำดับข้อมูลสองชุดโดยใช้การวัดระยะห่างแบบยุคลิดบนอนุกรมเวลา .....	11
ภาพที่ 3.1 แผนภาพแสดงการทำงานของการค้นคืนเพลงจากเสียงร้องและเสียงหัวใจ .....	16
ภาพที่ 3.2 แผนภาพแสดงการทำงานของการค้นคืนเพลงจากการผสานลักษณะ .....	17
ภาพที่ 3.3 แผนภาพแสดงการทำงานของการค้นคืนเพลงจากเสียงร้องและเสียงหัวใจ โดยคำนึงถึงประเภทเพลง .....	18
ภาพที่ 4.1 ฮิสโตแกรมของความถี่ของเพลงที่เป็นคำตอบ (สีแดง) และเพลงที่ไม่ใช่คำตอบ (สีเขียว) ที่ได้จากค่าความแตกต่างระหว่างเสียงหัวใจและเพลงต้นฉบับของเพลงไทยประเพณี .....	30
ภาพที่ 4.2 ฮิสโตแกรมของความถี่ของเพลงที่เป็นคำตอบ (สีแดง) และเพลงที่ไม่ใช่คำตอบ (สีเขียว) ที่ได้จากค่าความแตกต่างระหว่างเสียงหัวใจและเพลงต้นฉบับของเพลงไทยประเพณีคร็อก .....	30
ภาพที่ 4.3 ฮิสโตแกรมของความถี่ของเพลงที่เป็นคำตอบ (สีแดง) และเพลงที่ไม่ใช่คำตอบ (สีเขียว) ที่ได้จากค่าความแตกต่างระหว่างเสียงหัวใจและเพลงต้นฉบับของเพลงไทยประเพณีแจ๊ส .....	31
ภาพที่ 4.4 ฮิสโตแกรมของความถี่ของเพลงที่เป็นคำตอบ (สีแดง) และเพลงที่ไม่ใช่คำตอบ (สีเขียว) ที่ได้จากค่าความแตกต่างระหว่างเสียงหัวใจและเพลงต้นฉบับของเพลงไทยประเพณีปีชอป .....	31
ภาพที่ 4.5 ฮิสโตแกรมของความถี่ของเพลงที่เป็นคำตอบ (สีแดง) และเพลงที่ไม่ใช่คำตอบ (สีเขียว) ที่ได้จากค่าความแตกต่างระหว่างเสียงหัวใจและเพลงต้นฉบับของเพลงไทยประเพณีลูกทุ่ง .....	31
ภาพที่ 4.6 ตัวอย่างคลื่นเสียงของเพลงร้องรำขึ้นใหม่ - เครสเซนโด (Crescendo) .....	34

## บทที่ 1

### บทนำ

#### 1.1 ความเป็นมาและเหตุผลการวิจัย

เสียงเพลงเป็นสิ่งใกล้ตัวที่อยู่ในชีวิตประจำวันของเรา อาจเป็นเพลงที่รู้จัก หรือเป็นเพลงที่ไม่รู้จัก และบังเอิญได้ยิน ซึ่งอาจทำให้เกิดความสนใจ และต้องการค้นหาว่าเพลงนี้คือเพลงอะไร ร้องโดยศิลปินคนใด ในปัจจุบันมีแอปพลิเคชันค้นหาเพลงจากเสียง เช่น Shazam [1] , Soundhound [2] เป็นต้น โดยแอปพลิเคชันเหล่านี้ค้นหาเพลงด้วยวิธีแปลงเสียงข้อมูลรับเข้าเป็นลายพิมพ์เสียง (audio fingerprint) และนำไปค้นหาลายพิมพ์เสียงที่ตรงกันในฐานข้อมูลของแอปพลิเคชัน และเล่นเพลงนั้น แต่แอปพลิเคชันเหล่านี้ยังไม่สามารถค้นหาเพลงไทยได้อย่างมีประสิทธิภาพและยังไม่สามารถค้นหาเพลงจากภาษาอังกฤษ แต่สามารถใช้กับเพลงไทยได้

จากที่กล่าวมาข้างต้นทำให้ผู้พัฒนามีความสนใจที่จะศึกษาเกี่ยวกับการค้นคืนเพลงไทยจากการร้องและการหัน เพื่อช่วยให้ผู้ใช้มีเครื่องมือช่วยค้นหาเพลงไทยได้สะดวกยิ่งขึ้น รวมไปถึงการแนะนำเพลงไทย ที่มีความใกล้เคียงกับเพลงที่ผู้ใช้ค้นหา โดยระบบที่พัฒนาจะรับข้อมูลนำเข้าเป็นเสียงร้องหรือเสียงข้อมูล โดยถ้าเป็นเสียงจากการหันจะมีการรับข้อมูลประเภทของเพลงที่สอดคล้องมาก่อนในการค้นคืนเพลงไทย และนำข้อมูลเสียงร้องหรือเสียงข้อมูลมาสกัดลักษณะเสียงซึ่งจะได้เป็นหนึ่งของการร้องหรือการหัน เพื่อใช้ค้นหาเพลงที่มีความคล้ายกันกับข้อมูลเพลงต้นฉบับในชุดข้อมูลที่เตรียมไว้แสดงเป็นผลลัพธ์

#### 1.2 วัตถุประสงค์ของงานวิจัย

เพื่อพัฒนาเครื่องมือช่วยค้นหาเพลงไทยและแนะนำเพลงที่ใกล้เคียงกับเพลงที่ค้นหาซึ่งผู้ใช้ อาจสนใจได้

#### 1.3 ขอบเขตการวิจัย

1. เพลงไทย 5 ประเภทได้แก่ เพลงพوب เพลงร็อก เพลงลูกทุ่ง เพลงแจ๊สและเพลงฮิปฮอป ประเภทละ 50 เพลง รวม 250 เพลง โดยเพลงแต่ละเพลงจะเป็นเพลงประเภทใดประเภทหนึ่งเท่านั้น
2. ท่อนยุค คือ ท่อนของเนื้อร้องที่ปรากฏช้ากันในเพลง ซึ่งทำให้ผู้ฟังจำเพลงนั้นได้ง่าย ในโครงงานนี้ความยาวของท่อนยุคตั้งแต่ 7 ถึง 15 วินาที สำหรับท่อนยุคที่มีความยาวมากกว่า 15 วินาทีจะตัดเฉพาะส่วนต้นของท่อนยุคเพียงแค่ 15 วินาทีเท่านั้น

3. ข้อมูลนำเข้าเป็นเสียงร้องหรือเสียงชั้มที่เริ่มจากส่วนต้นของท่อนอุคของเพลง โดยมีความยาวเท่ากับเพลงต้นฉบับในชุดข้อมูล และการร้องและชั้มจะทำด้วยเสียงของบุคคลเดียวโดยไม่มีเสียงดนตรีหรือเสียงอื่นประกอบ

#### **1.4 ขั้นตอนการวิจัย**

การค้นคืนหลายรูปแบบของเพลงไทยจากการร้องและการชั้ม มีขั้นตอนการดำเนินการดังต่อไปนี้

##### **ก. แผนการศึกษา**

1. ศึกษาการค้นคืนเพลงจากการร้องและการชั้ม
2. ศึกษางานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับการค้นคืนเพลงจากการร้องและการชั้ม
3. ศึกษาประสิทธิภาพของขั้นตอนวิธีกับลักษณะต่าง ๆ ของเพลงไทย
4. ออกแบบระบบและพัฒนาโปรแกรมค้นคืนเพลงไทยจากการร้องและการชั้ม
5. ทดสอบประสิทธิภาพโปรแกรมค้นคืนเพลงไทยจากการร้องและการชั้ม
6. ประเมินและอภิปรายผล
7. จัดทำเอกสาร

ข.ระยะเวลาที่ศึกษา

## 1.5 ประโยชน์ที่ได้รับ

ประโยชน์ที่ได้รับจากการวิจัยในครั้งนี้มีดังนี้

### ก. ประโยชน์ด้านความรู้และประสบการณ์ต่อนิสิต

1. ได้ความรู้ ความเข้าใจเกี่ยวกับการพัฒนาระบบ
2. ได้ฝึกการคิดวิเคราะห์ การทำงานอย่างมีระบบ และการทำงานเป็นกลุ่ม
3. ได้รับความรู้เรื่องการทำงานที่เกี่ยวข้องกับเสียงเพลงมากขึ้น
4. ได้รับความรู้เกี่ยวกับการเขียนโปรแกรมและการพัฒนาระบบค้นคืนเพลงไทย

### ข. ประโยชน์ที่ได้จากการค้นคว้าข้อมูล

1. ได้เครื่องมือที่ช่วยในการค้นคืนเพลงไทยได้อย่างมีประสิทธิภาพมากขึ้น
2. ได้เครื่องมือที่สามารถแนะนำเพลงที่ใกล้เคียงกับเพลงที่ต้องการค้นหาได้

## 1.6 โครงสร้างของรายงาน

บทที่ 2 กล่าวถึงทฤษฎีและงานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับการค้นคืนหลายรูปแบบของเพลงไทยจากการร้องและการซัม

บทที่ 3 กล่าวถึงวิธีและขั้นตอนในงานวิจัยเรื่องการค้นคืนหลายรูปแบบของเพลงไทยจากการร้องและการซัม

บทที่ 4 กล่าวถึงผลการวิจัยที่ได้จากการค้นคืนหลายรูปแบบของเพลงไทยจากการร้องและการซัม

บทที่ 5 กล่าวถึงการสรุปผลการดำเนินงาน ข้อเสนอแนะ ที่เกี่ยวกับการค้นคืนหลายรูปแบบ  
ของเพลงไทยจากการร้องและการซัม

## บทที่ 2

### หลักการและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

ในบทนี้ จะกล่าวถึงหลักการและทฤษฎีที่เกี่ยวข้องกับการค้นคืนห้องรูปแบบของเพลงไทยจากการร้องและการอัม รวมถึงงานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับการสกัดลักษณะของเพลง

#### 2.1 หลักการและทฤษฎีที่เกี่ยวข้อง

##### 2.1.1 การเตรียมข้อมูล (Data preprocessing)

ในส่วนนี้ จะกล่าวถึงหลักการต่าง ๆ ที่นำมาใช้ในขั้นตอนการเตรียมข้อมูลของเสียงร้อง เสียงอัม และเพลงต้นฉบับ

- Open-Unmix [3]

เป็นตัวแบบที่พัฒนาขึ้นโดยใช้โครงข่ายประสาทเชิงลึกเพื่อแยก แหล่งที่มาต่าง ๆ ของเพลงจากข้อมูลเพลงหนึ่งไฟล์จะสามารถแยกได้สีไฟล์ ได้แก่ เสียงร้อง (vocals) เสียงกลอง (drums) เสียงเบส (bass) และเสียงอื่น ๆ (other)

- การทำให้เป็นบรรทัดฐาน (Normalization)

การทำให้เป็นบรรทัดฐานด้วยวิธีค่าสูงสุดต่ำสุด (Min-Max Normalization)

คือการแปลงข้อมูลให้อยู่ในช่วงใหม่ที่กำหนด โดยทั่วไปนิยมกำหนดให้ ข้อมูลอยู่ในช่วง (0,1) โดยสามารถแปลงข้อมูลโดยใช้สมการ

$$z_i = \frac{x_i - \min(X)}{\max(X) - \min(X)}$$

โดยที่  $z_i$  คือ ค่าบรรทัดฐานของข้อมูลตัวที่  $i$

$x_i$  คือ ค่าข้อมูลตัวที่  $i$  ในชุดข้อมูล  $X$  ที่ต้องการทำให้เป็น บรรทัดฐาน

$\min(X)$  คือ ค่าต่ำสุดในชุดข้อมูล  $X$

$\max(X)$  คือ ค่าสูงสุดในชุดข้อมูล  $X$

### การทำให้เป็นบรรทัดฐานด้วยวิธีคะแนนมาตรฐาน (Z-Score Normalization)

คือการแปลงข้อมูลเพื่อให้ชุดข้อมูลนั้นมีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 และส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานเท่ากับ 1 โดยสามารถแปลงข้อมูลโดยใช้สมการ

$$z_i = \frac{x_i - \mu}{\sigma}$$

โดยที่  $z_i$  คือ ค่าบรรทัดฐานของข้อมูลตัวที่  $i$

$x_i$  คือ ค่าข้อมูลที่ต้องการแปลงเป็นค่าบรรทัดฐานของข้อมูลตัวที่  $i$

$\mu$  คือ ค่าเฉลี่ยเลขคณิตจากชุดข้อมูลที่มี  $X$  เป็นสมาชิก

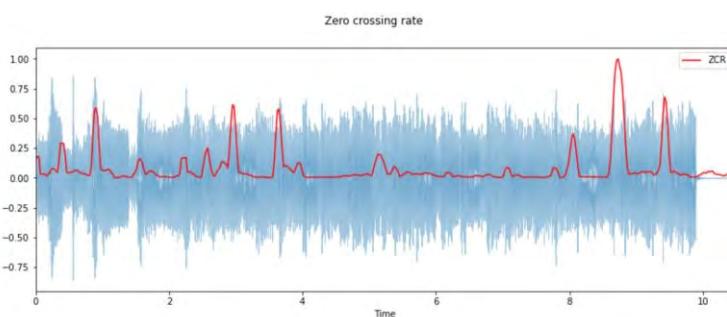
$\sigma$  คือ ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานชุดข้อมูลที่มี  $X$  เป็นสมาชิก

#### 2.1.2 ลักษณะของเสียง

ลักษณะของเสียง คือข้อมูลที่แสดงลักษณะของเสียงในด้านใดด้านหนึ่ง ในงานวิจัยนี้ใช้ลักษณะเสียงทั้งหมดเจ็ดลักษณะในการทดลองค้นคืนเพลง และใช้ลักษณะเสียงแทนลักษณะของข้อมูลเสียงทั้งสามแบบได้แก่ เสียงร้อง เสียงหัม และเพลง ต้นฉบับ เพื่อนำไปเปรียบเทียบในการทดลองค้นคืนเพลงจากการร้องและการหัม

##### 1. อัตราการข้ามศูนย์ (Zero crossing rate : ZCR)

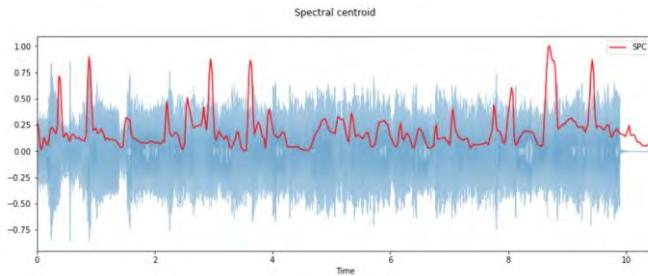
อัตราการข้ามศูนย์ คืออัตราการเปลี่ยนเครื่องหมายของแอมพลิจูดจากบวก เปลี่ยนเป็นศูนย์ เปลี่ยนเป็นลบ หรือจากลบเปลี่ยนเป็นศูนย์เปลี่ยนเป็นบวก ของสัญญาณเสียงในแต่ละช่วง ดังภาพที่ 2.1



ภาพที่ 2.1 ตัวอย่างค่าลักษณะอัตราการข้ามศูนย์ของสัญญาณเสียง เพลงเจ็บจนพอ – แ渭่ใหญ่

## 2. เช่นทรอยด์ของสเปกตรัม (Spectral centroid : SPC)

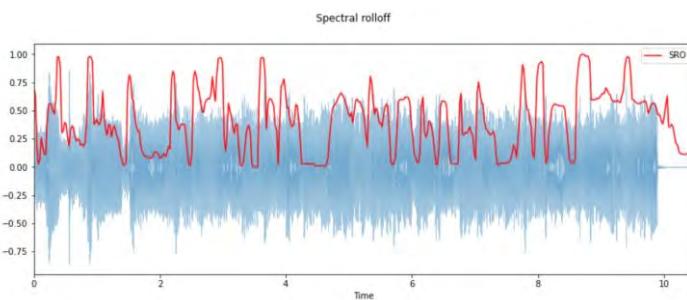
เช่นทรอยด์ของสเปกตรัม คือจุดศูนย์กลางมวลของสเปกตรัมของสัญญาณเสียง ในแต่ละช่วง ดังภาพที่ 2.2



ภาพที่ 2.2 ตัวอย่างค่าลักษณะเช่นทรอยด์ของสเปกตรัมของสัญญาณเสียง เพลงเจ็บจนพอ - แวนใหญ

## 3. โรลออฟของสเปกตรัม (Spectral roll-off : SRO)

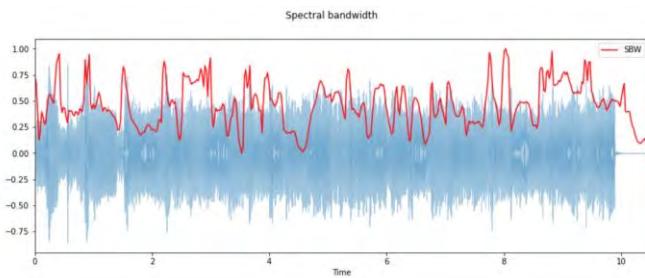
โรลออฟของสเปกตรัม คือสเปกตรัมที่มีพลังงานต่ำกว่าเกณฑ์โรลออฟ ที่กำหนดของสัญญาณเสียงในแต่ละช่วง ซึ่งกำหนดให้เกณฑ์โรลออฟมีค่า 0.85 สามารถวิเคราะห์ลักษณะการแผ่วลงของสัญญาณเสียง ณ ตำแหน่งต่าง ๆ ดังภาพที่ 2.3



ภาพที่ 2.3 ตัวอย่างค่าลักษณะโรลออฟของสเปกตรัมของสัญญาณเสียง เพลงเจ็บจนพอ - แวนใหญ

## 4. ความกว้างแอบของสเปกตรัม (Spectral bandwidth : SBW)

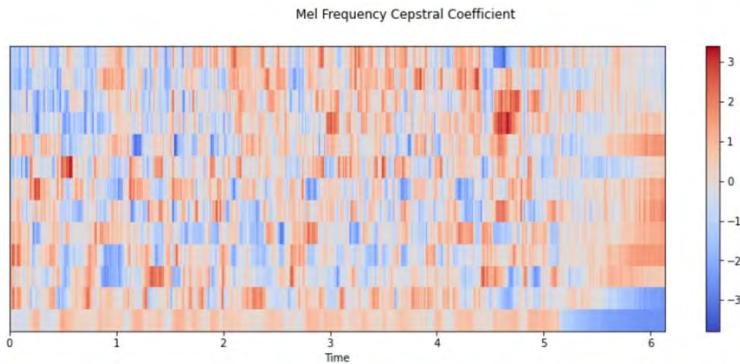
ความกว้างแอบของสเปกตรัม คือความกว้างของสเปกตรัมของสัญญาณเสียง ในแต่ละช่วง ดังภาพที่ 2.4



ภาพที่ 2.4 ตัวอย่างค่าลักษณะความกว้างแกบของสเปกตรัมของสัญญาณเสียง  
เพลงเจ็บจนพอ - แวนไนญ์

#### 5. สัมประสิทธิ์เชปสตรัมความถี่เมล (Mel-Frequency Cepstral Coefficients : MFCC )

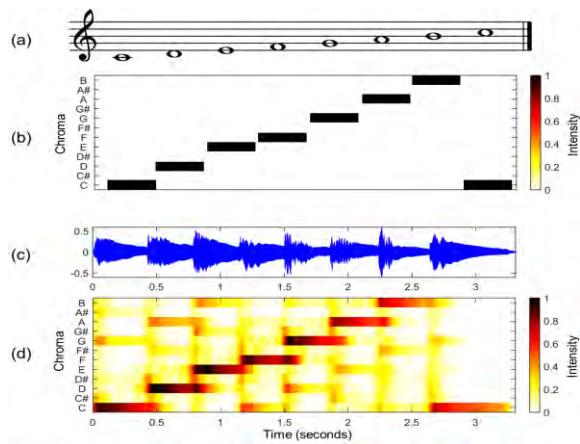
สัมประสิทธิ์เชปสตรัมความถี่เมล เป็นการนำสัญญาณเสียงมาผ่านตัวกรองที่จำลองตามการได้ยินของมนุษย์บนสเกลความถี่เมล เพื่อวิเคราะห์สัญญาณเสียงในรูปแบบเสียงมนุษย์ โดยปกติใช้ค่าสัมประสิทธิ์ 13 ค่า ทำให้ได้เวกเตอร์ลักษณะ 13 มิติในแต่ละช่วง และสามารถแสดงค่าลักษณะที่ได้ด้วยสเปคโটแกรม (spectrogram) ดังภาพที่ 2.5



ภาพที่ 2.5 ตัวอย่างสเปคโटแกรมแสดงลักษณะสัมประสิทธิ์เชปสตรัมความถี่เมลของลัญญาณเสียง  
เพลงเจ็บจนพอ - แวนไนญ์

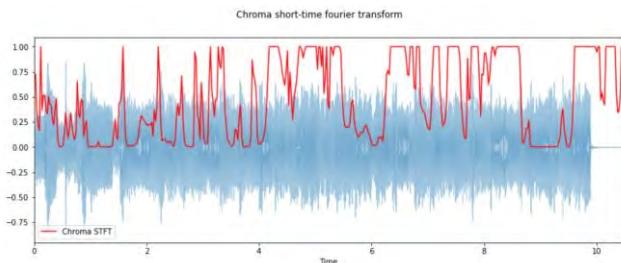
#### 6. การแปลงฟูเรียร์ช่วงสั้นโคลร์มา (Chroma short-time fourier transform : CHM)

การแปลงฟูเรียร์ช่วงสั้นโคลร์มา คือการแยกระดับเสียงโน้ตดนตรีตามสเกลโคลร์มาจากค่าฟูเรียร์ช่วงสั้นของสัญญาณเสียงในแต่ละช่วง ซึ่งระดับเสียงของสเกลโคลร์มาจะแบ่งเป็น 12 ระดับ ได้แก่ C C# D D# E F F# G G# A A# B และสามารถแสดงได้ด้วยโคลร์มาแกรม (chromagram) ดังภาพที่ 2.6 - 2.7



ภาพที่ 2.6 โครมาแกรมของการໄลสเกล C เมเจอร์

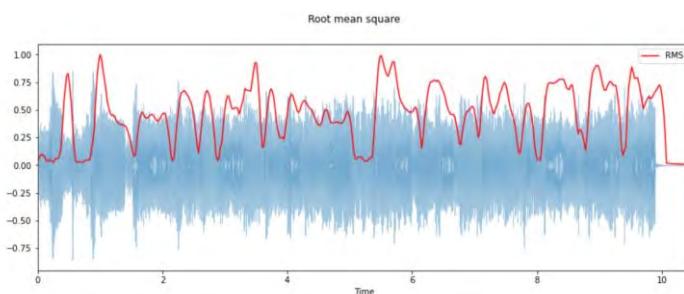
(ที่มา: [https://en.wikipedia.org/wiki/Chroma\\_feature](https://en.wikipedia.org/wiki/Chroma_feature))



ภาพที่ 2.7 ตัวอย่างค่าลักษณะการแปลงฟูเรียร์ช่วงสั้นโครมาของสัญญาณเสียง  
เพลงเจ็บจนพอ - แวนใหญ

## 7. รากกำลังสองเฉลี่ย (Root mean square : RMS)

รากกำลังสองเฉลี่ย คือพลังงานโดยรวมของสัญญาณเสียง ได้จากการรากกำลังสองเฉลี่ย ความถี่ในแต่ละช่วงของสัญญาณเสียง ดังภาพที่ 2.8

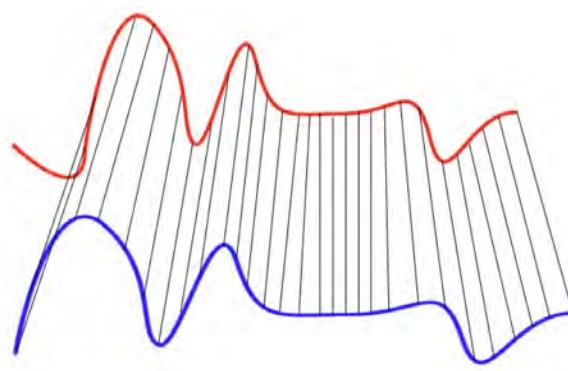


ภาพที่ 2.8 ตัวอย่างค่าลักษณะรากกำลังสองเฉลี่ยของสัญญาณเสียง  
เพลงเจ็บจนพอ - แวนใหญ

### 2.1.3 การวัดค่าความเหมือนของข้อมูล

#### ไดนามิกไทม์วอร์ปปิ้ง (Dynamic Time Warping) [4]

ไดนามิกไทม์วอร์ปปิ้งเป็นขั้นตอนวิธีที่ใช้ในการเปรียบเทียบความเหมือนของลำดับข้อมูลสองชุดในอนุกรรมเวลาที่มีความต่างในด้านความเร็วหรือด้านเวลา โดยในการเปรียบเทียบจะมีการยืดหรือหดตัวข้อมูลเพื่อเทียบกับตัวข้อมูลอีกชุดหนึ่ง ทำให้ข้อมูลมีความยืดหยุ่น เพราะรูปแบบข้อมูลการเคลื่อนที่วัตถุชนิดหนึ่งจะมองว่ามีความเหมือนกันไม่ว่าวัตถุขึ้นนั้นจะเคลื่อนที่ด้วยความเร็วที่ต่างกันขนาดใดก็ตาม ดังภาพที่ 2.9



ภาพที่ 2.9 การเปรียบเทียบลำดับข้อมูลสองชุดโดยใช้เทคนิคไดนามิกไทม์วอร์ปปิ้งบนอนุกรรมเวลา

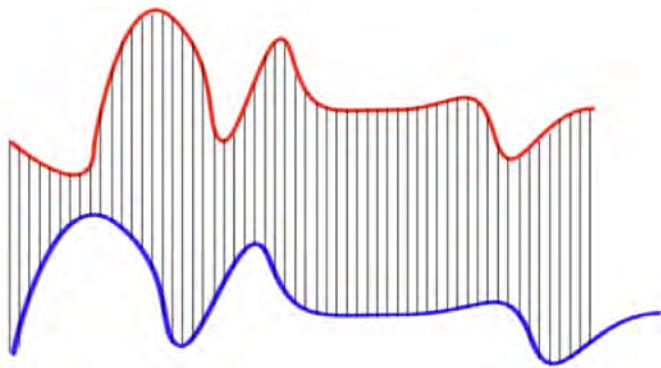
(ที่มา : [https://th.wikipedia.org/wiki/Dynamic\\_time\\_warping](https://th.wikipedia.org/wiki/Dynamic_time_warping))

จากภาพที่ 2.9 จะเห็นได้ว่าลำดับข้อมูลทั้งสองชุดเป็นข้อมูลที่คล้ายกันแม้ว่ามีการเคลื่อนของอนุกรรมเวลาที่แตกต่างกัน การใช้เทคนิคไดนามิกไทม์วอร์ปปิ้งก็ยังสามารถหาความเหมือนของลำดับข้อมูลทั้งสองชุดได้ซึ่งจะได้ผลลัพธ์ออกมาเป็นระยะห่างสะสม

ไดนามิกไทม์วอร์ปปิ้งนิยมนำมาใช้ในงานด้านการแยกประเภทและการจัดกลุ่มในงานวิจัยฉบับนี้ได้ใช้เทคนิคไดนามิกไทม์วอร์ปปิ้งเพื่อช่วยในการแก้ปัญหาของเสียงร้องเสียงร้องที่มีความเร็วหรือการประสานจังหวะไม่ตรงกับเพลงต้นฉบับ

#### ระยะห่างแบบยุคลิด Euclidean distance

เป็นหนึ่งในวิธีที่นิยมใช้ในการเปรียบเทียบความเหมือนของลำดับข้อมูลสองชุดในอนุกรรมเวลาเดียวกัน ดังภาพที่ 2.10



ภาพที่ 2.10 การเปรียบเทียบลำดับข้อมูลสองชุดโดยใช้การวัดระยะห่างแบบยุคลิดบนอนุกรมเวลา

(ที่มา : [https://th.wikipedia.org/wiki/Dynamic\\_time\\_warping](https://th.wikipedia.org/wiki/Dynamic_time_warping))

เนื่องจากการคำนวณระยะห่างแบบยุคลิดคล้ายกับพีท่าโกรส โดยสามารถหาค่าความเหมือน ได้ตามสมการ

$$d = \sqrt{\sum_{i=1}^n (p_i - q_i)^2}$$

โดยที่  $d$  คือ ค่าระยะห่าง

$p_i$  คือ ข้อมูลตำแหน่งที่  $i$  ในชุดข้อมูล  $P$  ในอนุกรมเวลา

$q_i$  คือ ข้อมูลตำแหน่งที่  $i$  ในชุดข้อมูล  $Q$  ในอนุกรมเวลา

$n$  คือ จำนวนลำดับข้อมูลในชุดข้อมูล

จากสมการจะได้ว่า ถ้าค่าระยะห่างมีมากแสดงว่าข้อมูลสองชุดนั้นมีความเหมือนกันน้อย ในทางกลับกัน ถ้าค่าระยะห่างมีน้อยแสดงว่าข้อมูลสองชุดนั้นมีความเหมือนกันมาก และถ้าได้ค่าระยะห่างเท่ากับศูนย์ นั่นคือ ข้อมูลสองชุดนี้เหมือนกันหรือเป็นชุดเดียวกัน

#### 2.1.4 การเปรียบเทียบความเหมือนและการวัดผลการค้นคืนเพลิง

ในงานวิจัยนี้ได้กำหนดนิยามที่เกี่ยวข้องดังต่อไปนี้

นิยาม Top  $n$

Top  $n$  หมายถึงชุดเพลิงต้นฉบับที่ค้นคืนได้โดยมีความเหมือนมากที่สุดเมื่อเทียบกับเสียงร้องหรือเสียงร้องจำนวน  $n$  ลำดับ

### นิยาม ความถูกต้อง

ความถูกต้อง (accuracy) หมายถึงเปอร์เซนต์สัดส่วนของจำนวนเพลงที่ถูกค้นคืนได้อย่างถูกต้องบนชุด  $n$  อันดับสูงสุด (Top  $n$ ) ต่อจำนวนเพลงทั้งหมดที่ได้นำมาใช้ในการค้นคืนเพลง สามารถหาได้จากการสมการ

$$\text{accuracy} (\%) = \frac{N_R}{N} \times 100\%$$

โดยที่  $\text{accuracy}$  คือ เปอร์เซนต์ความถูกต้องที่ได้จากการทดลองนี้

$N_R$  คือ จำนวนเพลงที่ถูกค้นคืนได้อย่างถูกต้องบนชุด  $n$  อันดับสูงสุด (Top  $n$ )

$N$  คือ จำนวนเพลงทั้งหมดที่นำมาทดลองในการทดลองนี้

### นิยาม ความเหมือนและความแตกต่าง

ความเหมือนหมายถึงความใกล้เคียงกันระหว่างข้อมูลสองชุด เนื่องจากในงานวิจัยฉบับนี้ ได้ใช้การวัดระยะห่างแบบยุคลิดซึ่งเป็นการเปรียบเทียบความแตกต่างแต่ทางผู้วิจัยต้องการ ที่จะหาความเหมือนระหว่างเสียงร้อง เสียงร้องกับเพลงต้นฉบับเนื่องจากความเหมือนผูกพันกับความแตกต่าง ดังนั้นในบทดีไป ความแตกต่างที่น้อยที่สุดมีความหมายเช่นเดียวกับความเหมือนที่มากที่สุด

## 2.2 งานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

จากการศึกษางานวิจัยที่เกี่ยวข้อง ทางผู้วิจัยพบว่าการศึกษาการสอบตามด้วยการร้องและการร้อง (Query by Singing/Humming : QBSH) จากงานวิจัยของ Kichul Kim และคณะ [5] งานวิจัยของ Rifki Afina Putri และ Dessi Puji Lestari [6] และงานวิจัยของ Hung-Ming Yu และคณะ [7] เสนอระบบสกัดระดับเสียง (pitch extraction) โดยนำเอาเวกเตอร์ของระดับเสียงจากข้อมูลต้นฉบับมาเปรียบเทียบความเหมือนด้วยวิธี Dynamic Time Warping matching ซึ่ง [5] จะให้ผลลัพธ์เป็นเพลงต้นฉบับที่ตรงกับข้อมูลนำเข้ามากที่สุด แต่ [6] เปรียบเทียบความเหมือนของข้อมูลเสียงในอนุกรมเวลาที่มีความคลาดเคลื่อนไปจากต้นฉบับ ซึ่งหลังจากทำ DTW แล้วจะได้ผลลัพธ์ออกมาเป็นความแตกต่างที่น้อยที่สุดและนำมาตั้งเกณฑ์ เพื่อป้องกันไม่ให้ระบบ QBSH ตอบเพลงที่ไม่ใช่คำตอบของมาให้กับผู้ใช้ และ [7] ได้ใช้การเปลี่ยนรูปแบบ (transposition) ของข้อมูลนำเข้าของผู้ใช้งานที่เป็นลำดับโน้ต ร่วมกับการใช้ DTW ในการหาความแตกต่าง

ที่น้อยที่สุดเหมือนกัน เพื่อแก้ไขกรณีที่ผู้ใช้ร้องเพลงไม่ตรงกับคีย์ของเพลงต้นฉบับแล้วให้ผลลัพธ์เป็นรายชื่อเพลงที่มีความคล้ายเพลงต้นฉบับมากที่สุด  $n$  อันดับ (Top n)

ในการศึกษาเกี่ยวกับการสกัดลักษณะของเสียง (audio feature extraction) จากงานวิจัยของ Marta Jaczyńska และคณะ [8] ศึกษาการรู้จำเพลง (music recognition) ด้วยวิธีการสกัดระดับเสียง [9] แบบต่าง ๆ พบว่าตัวประมาณค่าความถี่พื้นฐานของเสียงพูดและระดับเสียงที่ซึ่งอ่าว YIN สามารถสกัดระดับเสียงได้ดีที่สุด รวมถึงขั้นตอนวิธี FFT YIN ที่นำการแปลงฟูเรียร์แบบเร็ว (fast fourier transform : FFT) มาประยุกต์ทำให้ใช้เวลาสกัดระดับเสียงน้อยลงถึงสามเท่า โดยความถูกต้องของระดับเสียงที่สกัดได้ยังอยู่ในระดับเดิม และงานวิจัยของ Tomasz Maka และ Piotr Dziurzanski [10] ศึกษาการสกัดลักษณะของเสียงหลากหลายแบบ โดยจำแนกเป็นกลุ่มต่าง ๆ เช่น คือ สัมประสิทธิ์เชปสตรัมความถี่เมล (mel-frequency cepstral coefficients : MFCC), การแปลงฟูเรียร์แบบเร็ว (fast fourier transform : FFT), กลุ่มที่มีเวลาเป็นฐาน (time-based features) เช่น อัตราการข้ามศูนย์ (zero crossing rate : ZCR) [11] และพลังงานช่วงเวลาสั้น (short-time energy : STE) และกลุ่มที่มีความถี่เป็นฐาน (frequency-based features) เช่น spectral centroid, spectral roll-off และ bandwidth

ลักษณะของเสียงแต่ละชนิดสามารถบ่งบอกลักษณะของเสียงในด้านต่าง ๆ กัน โดยลักษณะของเสียงที่เป็นที่แพร่หลายในงานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับเสียงของมนุษย์คือ สัมประสิทธิ์เชปสตรัมความถี่เมล (mel-frequency cepstral coefficients : MFCC) [12] ซึ่งเป็นการนำสัญญาณเสียงมาวิเคราะห์บนสเกลความถี่เมล โดยสัญญาณเสียงจะถูกกรองด้วยตัวกรองที่เป็นการจำลองการสร้างเสียงของมนุษย์

ในการศึกษาเกี่ยวกับการวัดค่าความคล้าย (Similarity measure) ของลักษณะต่าง ๆ ของเสียงงานวิจัยของ Nastaran Borjian [9] ศึกษาการวัดความคล้ายของลายพิมพ์เสียงจากข้อมูลนำเข้า และข้อมูลต้นฉบับในฐานข้อมูลซึ่งใช้เป็นเกณฑ์สำหรับการค้นคืนเพลงที่ใกล้เคียงกับข้อมูลนำเข้าที่สุด

นอกจากนี้งานวิจัยของ Chung-Che wang และคณะ [13] ศึกษาการรู้จำทำนองโดยนำ Linear Scaling มาช่วยในการค้นคืนเพลงจากข้อมูลนำเข้าที่เป็นเสียงจากการร้องและการอัมแต่ริธึโน้ที่ใช้เวลาในการคำนวณสูง ผู้วิจัยจึงเพิ่มการวิเคราะห์ความคล้ายของคำร้อง (lyrics) จากข้อมูลนำเข้าที่เป็นเสียงจากการร้อง ด้วยเทคนิคแปลงเสียงพูดเป็นตัวอักษร (speech recognition technique) และเปรียบเทียบกับคำร้องในฐานข้อมูล เมื่อนำวิธีทั้งสองข้างต้นมาผนวกกันแล้วสามารถเพิ่มอัตราการรู้จำของระบบโดยรวม

จากงานวิจัยที่ได้กล่าวมาข้างต้น ผู้วิจัยจึงนำลักษณะของเสียงเจ็ดลักษณะ การเปรียบเทียบความเหมือนด้วยเทคนิคด้านมิวไทร์อิร์ปปิง การเปรียบเทียบระยะห่างแบบยุคลิด และการกำหนดเกณฑ์การยอมรับ ปฏิเสธ มาใช้ในงานวิจัยครั้งนี้ โดยจะกล่าวรายละเอียดในบทที่ 3 ต่อไป

## บทที่ 3

### วิธีการวิจัย

ในบทนี้จะกล่าวถึงวิธีการวิจัยของการค้นคืนคลายรูปแบบของเพลงไทยจากการร้องและการอัมซิงในงานวิจัยนี้จะแบ่งกระบวนการหลักออกเป็นสี่ขั้นตอน ได้แก่

1. วิธีการเก็บข้อมูล
2. วิธีการเตรียมข้อมูลก่อนนำมาใช้
3. การค้นคืนเพลง
  - a. การสกัดลักษณะเสียง
  - b. การเปรียบเทียบความเหมือนของลักษณะเสียง
  - c. วิธีการผสานลักษณะ
  - d. การพิจารณาผลของประเภทเพลงต่อความถูกต้อง
4. การวัดผลการค้นคืนคลายรูปแบบของเพลงไทยจากการร้องและการอัม
- a. การจัดอันดับคำตอบ
- b. การวัดค่าความถูกต้องของการค้นคืนเพลงไทย
- c. การหาค่าอันดับเฉลี่ย
- d. การคำนวณเกณฑ์การยอมรับและปฏิเสธ

#### 3.1 วิธีการเก็บข้อมูล

ผู้วิจัยได้ทำการบันทึกเพลงเป็นไฟล์นามสกุลเอ็มพีสาม (.mp3) โดยประเภทของเพลงมีทั้งหมดห้าประเภท ได้แก่ พופ ร็อก แจ๊ส ชิปซอป และลูกทุ่ง ประเภทละ 50 เพลง บันทึกซึ่อไฟล์เป็น 1-250 และบันทึกซึ่อไฟล์ลงใน excel จากนั้นนำเพลงที่ได้มาตัดตัวโดยโปรแกรมการจำแนด (GarageBand) [14] โดยเลือกเฉพาะท่อนสำคัญและใช้ความยาว 7-15 วินาทีมาบันทึกเป็นเพลงต้นฉบับ และผู้วิจัยเก็บเสียงร้องและเสียงชั้นของเพลงต้นฉบับด้วยโปรแกรมการจำแนด (GarageBand) บันทึกเป็นไฟล์นามสกุลเอ็มพีสาม (.mp3) เช่นเดียวกัน ซึ่งจะได้ไฟล์เพลงต้นฉบับ ไฟล์เสียงร้อง และไฟล์เสียงอัม รวมทั้งหมด 750 ไฟล์

#### 3.2 วิธีการเตรียมข้อมูลก่อนนำมาใช้

ผู้วิจัยนำตัวแบบ Open-Unmix [3] มาใช้เพื่อตัดเสียงดนตรีหรือเสียงอื่น ๆ ออกจากไฟล์เพลงต้นฉบับไฟล์เสียงร้อง และไฟล์เสียงอัม ที่ได้จากข้อ 3.1 ให้เหลือแต่เสียงร้องหรือเสียงอัมที่ชัดเจนขึ้น จากนั้นแปลงสัญญาณเสียงของเพลงต้นฉบับ เสียงร้อง และเสียงอัม ที่ตัดเสียงอื่นออกแล้วให้เป็นแกรคล้ำดับของเลขจำนวน

จริงแล้วแปลงข้อมูลโดยการทำให้เป็นบรรทัดฐานด้วยวิธีค่าสูงสุดต่ำสุด (min-max normalization) ซึ่งจะทำให้ได้แควร์ลำดับของจำนวนจริงที่มีค่าในช่วง -1 ถึง 1 อกมาสามชุดที่แทนสัญญาณเสียงของเพลงต้นฉบับเสียงร้อง และเสียงหัวของเพลงหนึ่งเพลง จากนั้นนำแควร์ลำดับทั้งสามที่ได้ไปบันทึกในไฟล์รูปแบบ .xlsx ภายในไฟล์ประกอบด้วยสามคอลัมน์ ได้แก่ แควร์ลำดับของเพลงต้นฉบับ แควร์ลำดับของเสียงร้อง และแควร์ลำดับของเสียงหัว ตามลำดับ ซึ่งจะทำให้ได้ไฟล์ .xlsx จำนวนรวมทั้งสิ้น 250 ไฟล์ จากนั้นจะสกัดลักษณะเสียงจากข้อมูลในแควร์ลำดับ เพื่อนำไปใช้ในการเปรียบเทียบความเหมือนของลักษณะเสียงต่อไป เนื่องจากความยาวของเพลงแต่ละเพลงไม่เท่ากันซึ่งทำให้ได้แควร์ลำดับที่มีความยาวไม่เท่ากัน จึงมีการตัดขนาดของแควร์ลำดับในแต่ละไฟล์ให้มีช่วงความยาวที่เท่ากันเพื่อให้สามารถนำมาเปรียบเทียบกันได้

### 3.3 การค้นคืนเพลง

ในการทดลองการค้นคืนเพลง จะเลือกใช้ลักษณะเสียงและเทคนิคการเปรียบเทียบความเหมือนของลักษณะเสียงที่ให้คำศوبในการค้นคืนที่ดีที่สุด

#### 3.3.1 การสกัดลักษณะเสียง

เมื่อรับข้อมูลนำเข้าเป็นเสียงร้องหรือเสียงหัวและเตรียมข้อมูลแล้ว จะได้ข้อมูลนำเข้าเก็บเป็นแควร์ลำดับ และนำมาสกัดลักษณะเสียง เพื่อนำไปเปรียบเทียบกับลักษณะเสียงกับเพลงต้นฉบับอื่น ๆ ลักษณะเสียงที่ใช้ในการทดลองที่นำมาจากไลบรารี librosa [15] มีทั้งหมดหกชนิดดังนี้

1. เช่นทรงต์ของスペクトรัม (Spectral centroid : SPC)
2. โรลออฟของスペクトรัม (Spectral roll-off : SRO)
3. อัตราการข้ามศูนย์ (Zero crossing rate : ZCR)
4. ความกว้างແບບของスペクトรัม (Spectral bandwidth : SBW)
5. การแปลงฟูเรียร์ช่วงสั้นchroma (Chroma short-time fourier transform : CHM)
6. รากกำลังสองเฉลี่ย (Root mean square : RMS)

เมื่อนำข้อมูลแควร์ลำดับหนึ่งมิติในไฟล์ที่ได้จากหัวข้อ 3.2 มาสกัดเพื่อหาลักษณะเสียงโดยกำหนดค่าพารามิเตอร์ตามค่าโดยปริยายที่ไลบรารีได้กำหนดไว้ให้ จะได้ผลลัพธ์เป็นค่าของลักษณะเสียงซึ่งเก็บเป็นแควร์ลำดับของเลขจำนวนจริงขนาดหนึ่งมิติ จากนั้นปรับค่าให้เป็นบรรทัดฐานด้วยวิธีค่าพารามิเตอร์มาตรฐาน (z-score normalization)

สำหรับลักษณะสัมประสิทธิ์เช泼สตรัมความถี่เมล (Mel-Frequency Cepstral Coefficients : MFCC) นำมาจากไลบรารี essentia [16] โดยกำหนดค่าพารามิเตอร์ตั้งต่างๆ ที่ 3.1

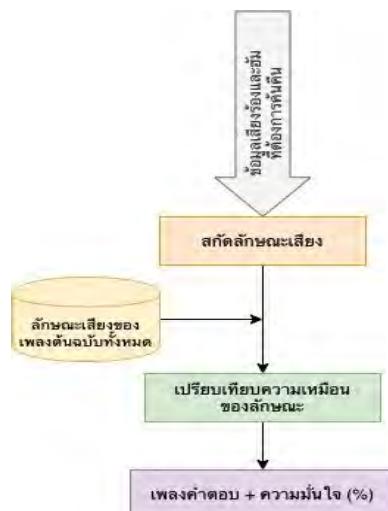
ตารางที่ 3.1 ค่าพารามิเตอร์ของการสกัดลักษณะสัมประสิทธิ์เชิงสตรัมความถี่เมล

ตัวแปร	การกำหนดค่า
ประเภทของกรอบหน้าต่าง (Windowing type)	หน้าต่างแบบแฮมมิ่ง (hamming)
จำนวนของสัมประสิทธิ์เมล (NumberCoefficients)	13
ขนาดของกรอบ (frameSize)	1024
ขนาดของการกระโดด (hopSize)	500

ซึ่งจะได้ผลลัพธ์เป็นค่าของลักษณะเก็บเป็นແລວลำดับสองมิติ จากนั้นปรับค่าให้เป็นบรรทัดฐานด้วยวิธีคะแนนมาตรฐาน (z-score normalization)

### 3.3.2 การเปรียบเทียบความเหมือนของลักษณะเสียง

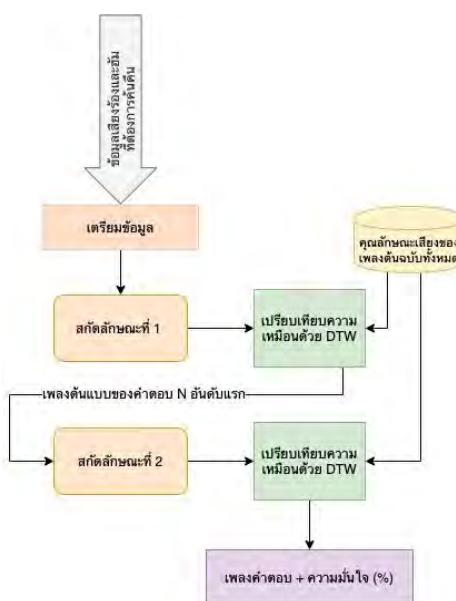
เมื่อได้ลักษณะเสียงของข้อมูลนำเข้า จะเปรียบเทียบความเหมือนของลักษณะเสียงกับเพลงต้นฉบับโดยใช้เทคนิคไดนามิกไทม์วอร์ปปิงและการวัดระยะห่างแบบยุคลิด ได้คำตอบเป็นค่าความเหมือนเมื่อเปรียบเทียบกับเพลงต้นฉบับที่กำหนด จากนั้นเรียงลำดับตามความเหมือนมากที่สุด และนำเพลงต้นฉบับที่มีความเหมือนมากที่สุดอันดับ 1 (Top 1) มาพิจารณาค่าระดับความมั่นใจของคำตอบ ซึ่งคำนวณจากเกณฑ์การยอมรับและปฏิเสธของค่าความเหมือนของเสียงร้องหรือยัม แสดงดังภาพที่ 3.1



ภาพที่ 3.1 แผนภาพแสดงการทำงานของการค้นคืนเพลงจากเสียงร้องและเสียงยัม

### 3.3.3 วิธีการพسانลักษณะ

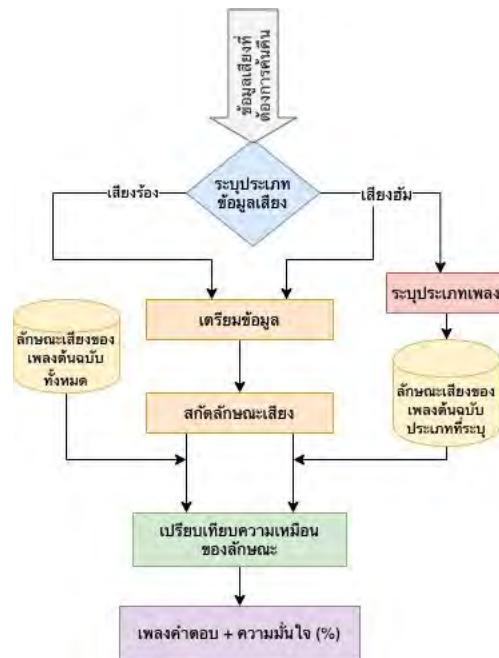
เป็นการค้นคืนคืนเพลงโดยใช้ลักษณะสองลักษณะทำงานพسانกันเพื่อพัฒนาการค้นคืนคืนเพลงให้มีความถูกต้องมากขึ้น ลักษณะที่นำมาทดลองพسانลักษณะ ได้แก่ สัมประสิทธิ์เชปสตรัมความถี่เมล เชนทรอยด์ของสเปกตรัม และโรลออฟของสเปกตรัม โดยการพسانลักษณะจะนำคำตอบ  $n$  อันดับแรก (Top  $n$ ) ที่ได้จากการเปรียบเทียบความเหมือนของลักษณะแรกด้วยเทคนิคไดนามิกไทร์วอร์ปปิง มาเป็นข้อมูลนำเข้าของการสกัด ลักษณะที่สอง และนำคำตอบที่ได้เป็นคำตอบของการค้นคืน แสดงดังภาพที่ 3.2



ภาพที่ 3.2 แผนภาพแสดงการทำงานของการค้นคืนเพลงจากการอัมด้วยการพسانลักษณะ

### 3.3.4 การพิจารณาผลของประเภทเพลงต่อความถูกต้อง

ผู้วิจัยมีสมมติฐานว่าประเภทของเพลงคำตามน้ำจะมีผลต่อความถูกต้องของการค้นคืน จึงเพิ่มขั้นตอนการค้นคืนเพลงโดยคำนึงถึงประเภทของเพลงคำตาม และลักษณะการค้นคืนว่าเป็นข้อมูลเสียงที่รับเข้าเป็นเสียงร้องหรือเสียงร้อง กรณีการค้นคืนจากเสียงร้อง จะเปรียบเทียบความเหมือนของลักษณะกับเพลงต้นฉบับทั้งหมด และในกรณีการค้นคืนจากเสียงร้อง จะเปรียบเทียบความเหมือนของลักษณะกับเพลงต้นฉบับตามประเภทที่ผู้ใช้ระบุ โดยใช้เทคนิคไดนามิกไทร์วอร์ปปิง และได้คำตอบเป็นค่าความเหมือน เมื่อเปรียบเทียบกับเพลงต้นฉบับที่กำหนด จากนั้นนำค่าความเหมือนของเพลงคำตอบมาพิจารณาค่าระดับความมั่นใจของคำตอบ ซึ่งคำนวณจากเกณฑ์การยอมรับและปฏิเสธ ของค่าความเหมือนของเสียงร้องหรือร้อง แสดงดังภาพที่ 3.3



**ภาพที่ 3.3 แผนภาพแสดงการทำงานของการค้นคืนเพลงจากเสียงร้องและเสียงข้ม โดยคำนึงถึงประเภทเพลง**

### 3.4 การวัดผลการค้นคืนหลายรูปแบบของเพลงไทยจากการร้องและการขับ

การวัดผลการค้นคืนเพลงไทยจากการร้องและการขับรวมกับด้วยสีขั้นตอนอยู่อย่าง ได้แก่ การจัดอันดับคำต่อคำ การวัดค่าความถูกต้องของการค้นคืนเพลงไทย การหาค่าอันดับเฉลี่ย และการคำนวณเกณฑ์การยอมรับและปฏิเสธ

#### 3.4.1 การจัดอันดับคำต่อคำ

ในงานวิจัยนี้การวัดค่าความแตกต่างจะใช้เทคนิคไดนามิกไทม์วอร์ปปิง จากนั้นนำค่าความแตกต่างที่ได้มาเรียงลำดับจากค่าความแตกต่างจะใช้เทคนิคไดนามิกไทม์วอร์ปปิง จากนั้นนำค่าความแตกต่างที่ได้มาเรียงลำดับจากค่าความแตกต่างน้อยที่สุดไปยังค่าความแตกต่างที่มากที่สุด ในกรณีที่เพลงต้นฉบับลำดับที่หนึ่งซึ่งมีค่าความแตกต่างที่น้อยที่สุด ตรงกับเสียงร้องหรือเสียงขับ ที่นำมาสอบตาม จะได้ว่าเพลงนี้เป็นเพลงคำต่อคำและอยู่ในลำดับที่หนึ่ง (Rank 1) ในทางกลับกัน ถ้าเพลงต้นฉบับลำดับที่หนึ่งไม่ตรงกับเสียงร้อง หรือเสียงขับที่นำมาสอบตาม ผู้วิจัยจะนำเพลงลำดับที่สองมาตรวจสอบว่าตรงกับเสียงร้อง หรือเสียงขับที่นำมาสอบตามหรือไม่ จนกระทั่งพบเพลงคำต่อคำที่ตรงกับเสียงร้องหรือเสียงขับ ที่นำมาสอบตาม และกำหนดให้เป็นเพลงคำต่อคำที่อยู่ในลำดับที่ n (Rank n) เช่น เสียงขับของเพลงที่สี่ เมื่อนำมาสอบตาม กับระบบได้คำต่อคำว่า เพลงต้นฉบับเพลงที่สี่

เรียงลำดับตามความแตกต่างแล้วอยู่ในลำดับที่สาม (Rank 3) และจะสรุปได้ว่าการค้นคืนเพลงด้วยเสียงห้องเพลงที่สีได้คำตอบอยู่ในสามอันดับแรก (Top 3)

นอกจากนี้ผู้วิจัยยังมีการนับผลรวมของอันดับคำตอบที่ได้จากการค้นคืนในแต่ละลำดับเก็บเป็นความถี่สะสมของอันดับคำตอบที่ได้จากการค้นคืนในรูปแบบ  $n$  อันดับแรก (Top n) โดย  $n$  แทนเลขอันดับที่ต้องการ และค่า Top n จะแสดงผลรวมของลำดับคำตอบที่ได้จากการค้นคืนตั้งแต่ 1 จนถึง  $n$  เช่น เมื่อผู้วิจัยกล่าวถึง Top 10 ของ 250 เพลง จะหมายถึงผลรวมของเพลงคำตอบที่พับในลำดับที่ 1 จนถึงลำดับที่ 10 (Rank 1-10)

### 3.4.2 การวัดค่าความถูกต้องของการค้นคืนเพลงไทย

วัดค่าความถูกต้องโดยนำจำนวนเพลงที่ถูกค้นคืนได้อย่างถูกต้องบนชุด  $n$  อันดับสูงสุด (Top n) หารด้วยจำนวนเพลงต้นฉบับทั้งหมดที่ได้นำไปเปรียบเทียบกับเสียงร้องหรือเสียงห้องในครั้งนั้น ๆ คูณด้วย 100 ดังสมการในหัวข้อ 2.1.4 ในงานวิจัยฉบับนี้ผู้วิจัยได้วัดค่าความถูกต้องด้วย Top 1, Top 5, Top 10 และ Top 20 เท่านั้น

### 3.4.3 การหาค่าอันดับเฉลี่ย

ผู้วิจัยหาค่าอันดับเฉลี่ยโดยนำผลรวมของผลคูณระหว่างเลขลำดับที่  $m$  (rank m) กับจำนวนคำตอบของเลขลำดับที่  $m$  ตั้งแต่ 1 จนถึง  $n$  หารด้วย จำนวนของ Top n โดยในงานวิจัยฉบับนี้ได้หาค่าอันดับเฉลี่ยโดยให้  $n$  มีค่า 10 และ 20 เท่านั้น

### 3.4.4 การคำนวนเกณฑ์การยอมรับและปฏิเสธ

ผู้วิจัยนำค่าความเหมือนระหัวเสียงห้องกับเพลงต้นฉบับที่เหมือนกันมากที่สุด และพิจารณาว่าเพลงต้นฉบับนั้น ตรงกับเสียงห้องของเพลงแต่ละประเภทที่สอบตามหรือไม่ ถ้าตรงกันกำหนดให้สถานะของคำตอบเป็น Top 1 ถ้าไม่ตรงกันกำหนดให้สถานะของคำตอบเป็น not Top 1 จากนั้นนำคำตอบทั้งหมดมาสร้างเป็นฮิสโตแกรมสองชุดบนระนาบเดียวกัน ได้แก่ ชุดเพลงที่เป็นคำตอบ (Top 1) และชุดเพลงที่ไม่ใช่คำตอบ (not Top 1) โดยแกนระนาบแทนค่าความต่างจากน้อยที่สุดไปยังมากที่สุด สำหรับฮิสโตแกรมที่ได้ค่าความต่างที่น้อยที่สุด (min) และค่าความต่างที่มากที่สุด (max) จะนำมาใช้สร้างตาราง เช่น  $\text{min} = 274$  และ  $\text{max} = 320$  จะได้ตารางที่แสดงค่าความถี่ของเพลงที่เป็นคำตอบและเพลงที่ไม่ใช่คำตอบที่วัดค่าความแตกต่างเป็นจำนวนเต็มได้ตั้งแต่ 274 จนถึง 320 จากนั้นกำหนดเกณฑ์ยอมรับและเกณฑ์ปฏิเสธดังนี้

การคำนวนเกณฑ์การยอมรับ กำหนดให้  $i$  เป็นค่าขีดแบ่งที่เป็นไปได้ และ  $H_{T1}(i)$  และ  $H_{\overline{T1}}(i)$  เป็นความถี่ของบิน (bin) ที่  $i$  ในฮิสโตแกรมของชุดเพลงที่เป็นคำตอบและไม่ใช่คำตอบตามลำดับ ค่าขีดแบ่ง (threshold) ที่ใช้เป็นเกณฑ์การยอมรับ  $t_{acc}$  คำนวนได้จากสมการ

$$t_{acc} = \operatorname{argmax}_j \frac{\sum_{i=\min}^j H_{T1}(i)}{\sum_{i=\min}^j H_{T1}(i) + \sum_{i=\min}^j H_{\bar{T1}}(i)}$$

และระดับความมั่นใจ  $conf_{acc}$  ของเกณฑ์การยอมรับคำนวณได้จากสมการ

$$conf_{acc} = \max_j \frac{\sum_{i=\min}^j H_{T1}(i)}{\sum_{i=\min}^j H_{T1}(i) + \sum_{i=\min}^j H_{\bar{T1}}(i)}$$

ภายใต้เงื่อนไข

$$\frac{\sum_{i=\min}^{t_{acc}} H_{T1}(i)}{\sum_{i=\min}^{t_{acc}} H_{T1}(i) + \sum_{i=\min}^{t_{acc}} H_{\bar{T1}}(i)} > \frac{\sum_{i=\min}^{t_{acc}+1} H_{T1}(i)}{\sum_{i=\min}^{t_{acc}+1} H_{T1}(i) + \sum_{i=\min}^{t_{acc}+1} H_{\bar{T1}}(i)}$$

โดยเราจะหาตำแหน่ง  $j$  ที่มากที่สุดที่ค่าระดับความมั่นใจ  $conf_{acc}$  ของเกณฑ์การยอมรับมากกว่าที่ตำแหน่งถัดไปและใช้ค่าขีด界บวก  $t_{acc}$  นั้น เป็นเกณฑ์การยอมรับ

ในกรณีที่ต้องการค่าระดับความมั่นใจ 100% หรือ  $conf_{acc} = 1$  นั้น  $\sum_{i=\min}^{t_{acc}} H_{\bar{T1}}(i)$  ต้องเท่ากับศูนย์ด้วย

อาจกล่าวได้ว่าถ้ากำหนดเกณฑ์การยอมรับโดยใช้ค่าขีด界บวกที่มากกว่า  $t_{acc}$  จะทำให้ค่าระดับความมั่นใจในคำตอบที่ได้น้อยลง และในกรณีที่ต้องการค่าระดับความมั่นใจ 100% หรือ  $conf_{acc} = 1$  นั้น  $\sum_{i=\min}^{t_{acc}} H_{\bar{T1}}(i)$  ต้องเท่ากับศูนย์ด้วย

การคำนวณเกณฑ์การปฏิเสธ กำหนดให้  $i$  เป็นค่าขีด界บวกที่เป็นไปได้ ค่าขีด界บวก (threshold) ที่ใช้เป็นเกณฑ์การปฏิเสธ  $t_{rej}$  คำนวณได้จากสมการ

$$t_{rej} = \operatorname{argmax}_j \frac{\sum_{i=j}^{\max} H_{\bar{T1}}(i)}{\sum_{i=j}^{\max} H_{T1}(i) + \sum_{i=j}^{\max} H_{\bar{T1}}(i)}$$

และระดับความมั่นใจ  $conf_{rej}$  ของเกณฑ์การยอมรับคำนวณได้จากสมการ

$$conf_{rej} = \max_j \frac{\sum_{i=j}^{\max} H_{\bar{T1}}(i)}{\sum_{i=j}^{\max} H_{T1}(i) + \sum_{i=j}^{\max} H_{\bar{T1}}(i)}$$

ภายใต้เงื่อนไข

$$\frac{\sum_{i=t_{rej}}^{\max} H_{T1}(i)}{\sum_{i=t_{rej}}^{\max} H_{T1}(i) + \sum_{i=t_{rej}}^{\max} H_{\bar{T1}}(i)} > \frac{\sum_{i=t_{rej}-1}^{\max} H_{T1}(i)}{\sum_{i=t_{rej}-1}^{\max} H_{T1}(i) + \sum_{i=t_{rej}-1}^{\max} H_{\bar{T1}}(i)}$$

โดยเราจะหาตำแหน่ง  $j$  ที่มากที่สุดที่ค่าระดับความมั่นใจ  $conf_{rej}$  ของเกณฑ์การปฏิเสธ  
มากกว่าที่ตำแหน่งก่อนหน้าและใช้ค่าขีดเบ่ง  $t_{rej}$  นั้น เป็นเกณฑ์การปฏิเสธ

อาจกล่าวได้ว่าถ้ากำหนดเกณฑ์การปฏิเสธโดยใช้ค่าขีดเบ่งที่น้อยกว่า  $t_{rej}$  จะทำให้ค่า  
ระดับความมั่นใจในคำตอบที่ได้น้อยลง และในกรณีที่ต้องการค่าระดับความมั่นใจ 100% หรือ  
 $conf_{acc} = 1$  นั้น  $\sum_{i=t_{rej}}^{\max} H_{T1}(i)$  ต้องเท่ากับศูนย์ด้วย

## บทที่ 4

### ผลการวิจัย

ในบทนี้จะกล่าวถึง การตั้งค่าการทดลอง ผลการวิจัย และการอภิปรายผลการทดลอง การค้นคืน หlayspace แบบของเพลงไทยจากการร้องและการอีม โดยพิจารณาเปรียบเทียบความเหมือนลักษณะของเสียง

#### 4.1 การตั้งค่าการทดลอง

เพลงต้นฉบับที่นำมาใช้ในงานวิจัยนี้ เป็นท่อนฮุคของเพลงไทยจำนวน 250 เพลงประกอบด้วยเพลง พอป ร็อก เจ๊ส อิปโซปและลูกทุ่ง ชนิดละ 50 เพลง แต่ละเพลงมีความยาว 7 - 15 วินาที และบันทึกเสียงร้อง และเสียงอีมของเพลงต้นฉบับให้มีความยาวเท่ากับความยาวของเพลงต้นฉบับ

การทดลองทั้งหมดทำในภาษาไฟรอน โดยใช้ไลบรารีของ librosa และ essentia ในการสกัดลักษณะของเสียง ไลบรารี dtw สำหรับเทคนิคไดนามิกไทร์วอร์ปปิงในการวัดความเหมือนของลักษณะของเสียง และ ตัวแบบ Open-Unmix ในการแยกเสียงดนตรีออกจากเพลงต้นฉบับ และแยกเสียงรบกวนอื่น ๆ ออกจากเสียง ร้องและเสียงอีม ทำให้ได้เสียงร้องที่ชัดเจนขึ้นสำหรับเพลงต้นฉบับ เสียงร้องและเสียงอีม ตามลำดับ

การทดลองทั้งหมดเป็นการทดลองต่อยอดจากการทดลองขั้นก่อนหน้าเพื่อต้องการให้ได้ผลลัพธ์ของการค้นคืนเพลงที่ดียิ่งขึ้น ดังนี้

1. การเปรียบเทียบความเหมือนของเพลงต้นฉบับกับเสียงร้องและเสียงอีม โดยนำข้อมูลเสียงมาสกัด หาลักษณะเสียงและนำไปเปรียบเทียบหาความเหมือนเพื่อหาผลลัพธ์ของการค้นคืนเพลง
2. มีการเตรียมข้อมูลเสียงนำเข้าด้วยการปรับข้อมูลให้เป็นบรรทัดฐาน และมีการตัดเพลงทุกเพลงที่ จะทำการเปรียบเทียบความเหมือนให้มีขนาดความยาวเท่ากันทุกเพลง
3. มีการเพิ่มขั้นตอนการเตรียมข้อมูลเสียงนำเข้าด้วยการตัดเสียงดนตรีหรือเสียงอื่นออกด้วยตัวแบบ Open-Unmix
4. มีการใช้เทคนิคไดนามิกไทร์วอร์ปปิงมาใช้ในการหาค่าความเหมือน
5. มีการผสานลักษณะเสียงเพื่อใช้ในการหาความเหมือน
6. มีการพิจารณาประเภทของเพลงในการค้นคืนเพลง

## 4.2 ผลการวิจัย

### 4.2.1 การเปรียบเทียบความเหมือนของเพลงจากเสียงร้องและเสียงหัม

ข้อมูลนำเข้าได้แก่ เพลงตันฉบับ เสียงร้อง และเสียงหัม เก็บข้อมูลเป็นรายการ จากนั้นนำมา สรุปด้วยใช้ไลบรารี librosa ดังนี้

1. เช่นทรอยด์ของスペクトروم (Spectral centroid : SPC)
2. โรลออฟของスペクトروم (Spectral roll-off : SRO)
3. อัตราการข้ามศูนย์ (Zero crossing rate : ZCR)
4. ความกว้างแอบของスペクトروم (Spectral bandwidth : SBW)
5. การแปลงฟูเรียร์ช่วงสั้นโครมา (Chroma short-time fourier transform : CHM)
6. รากกำลังสองเฉลี่ย (Root mean square : RMS)

และสรุปด้วย สมประสิทธิ์ เชปสตรัมความถี่เมล (Mel-Frequency Cepstral Coefficients : MFCC) โดยใช้ไลบรารี essentia

จากนั้นวัดค่าความเหมือนของลักษณะ ระหว่างเสียงร้อง-เพลงตันฉบับ และเสียงหัม-เพลง ตันฉบับ และให้ผลลัพธ์เป็นความถูกต้องของการค้นคืน ดังตารางที่ 4.1

ตารางที่ 4.1 การเปรียบเทียบความถูกต้องของการค้นคืน Top 1 และ Top 5 ของลักษณะ 7 ชนิด

ลักษณะ	เสียงร้อง - เพลงตันฉบับ		เสียงหัม - เพลงตันฉบับ	
	Top 1	Top 5	Top 1	Top 5
SPC	33.87	53.23	3.23	9.68
SRO	25.81	50.00	4.84	16.13
ZCR	19.35	29.03	4.84	11.29
SBW	24.19	41.94	3.23	12.90
MFCC	<u>83.87</u>	<u>90.32</u>	<u>48.39</u>	<u>70.97</u>
CHM	11.29	30.65	16.13	35.48
RMS	12.90	24.19	14.52	29.03

จากตารางที่ 4.1 พบร่วมกับลักษณะที่ให้คำตอบที่ดีที่สุด สำหรับเสียงร้องคือ สัมประสิทธิ์ เชปสตรัมความถี่เมล ตามด้วยเซนทรอยด์ของสเปกตรัม และสำหรับเสียงขั้มสัมประสิทธิ์ เชปสตรัมความถี่เมล ให้ค่าความถูกต้องสูงที่สุด

#### 4.2.2 การเปรียบเทียบความเหมือนของเพลง เมื่อมีการทำให้เป็นบรรทัดฐาน (Normalization) และตัดเพลงก่อน และหลังสกัดลักษณะ

การทดลองนี้เป็นการทดลองเพื่อเพิ่มประสิทธิภาพการค้นคืน โดยการทำให้เป็นบรรทัดฐานด้วยวิธีค่าสูงสุดต่ำสุด (min-max normalization) โดยเปรียบเทียบการทำข้อมูลให้เป็นบรรทัดฐาน และตัดเพลงก่อน และหลังสกัดลักษณะ แสดงผลความถูกต้องของการค้นคืน ดังตารางที่ 4.2

ตารางที่ 4.2 การเปรียบเทียบความถูกต้องของการค้นคืน Top 1 และ Top 5 ของลักษณะ 7 ชนิดเมื่อมีการทำให้เป็นบรรทัดฐาน (Normalization) และตัดเพลงก่อนและหลังสกัดลักษณะ

ตัดก่อน	เพลงต้นฉบับ - เสียงร้อง		เพลงต้นฉบับ - เสียงขั้ม		ตัดหลัง	เพลงต้นฉบับ - เสียงร้อง		เพลงต้นฉบับ - เสียงขั้ม	
	Top 1	Top 5	Top 1	Top 5		Top 1	Top 5	Top 1	Top 5
SPC	<u>40.32</u>	<u>56.45</u>	<u>14.84</u>	<u>34.52</u>	SPC	33.87	53.23	3.23	9.68
SRO	27.42	53.23	1.61	17.74	SRO	25.81	50.00	4.84	16.13
ZCR	25.81	41.94	1.61	18.06	ZCR	19.35	29.03	4.84	11.29
SBW	20.97	33.87	4.84	18.06	SBW	24.19	41.94	3.23	12.90
MFCC	<u>87.10</u>	<u>88.71</u>	<u>51.61</u>	<u>70.97</u>	MFCC	83.87	90.32	48.39	70.97
CHM	8.06	43.55	9.68	19.35	CHM	11.29	30.65	16.13	15.48
RMS	6.45	40.32	12.90	27.42	RMS	12.90	24.19	14.52	19.03

จากตารางที่ 4.2 พบร่วมกับตัดเพลงก่อนสกัดลักษณะ ทำให้การค้นคืนมีความถูกต้องมากขึ้น โดยลักษณะที่ให้คำตอบที่ดีที่สุดสำหรับเสียงร้อง คือ สัมประสิทธิ์ เชปสตรัมความถี่เมลและเซนทรอยด์

ของสเปกตรัม สำหรับเสียงหัวลักษณะที่ให้คำตอบที่ดีที่สุดคือ คือ สัมประสิทธิ์เชปสตรัมความถี่เมล และเซนทรอยด์ของสเปกตรัม

#### 4.2.3 การเปรียบเทียบความเหมือนของลักษณะ เมื่อมีการตัดเสียงดนตรี ร่วมกับการทำให้เป็นบรรทัดฐาน (Normalization)

จากการทดลองที่ 4.2.1 และ 4.2.2 ทางผู้วิจัยจึงเลือกลักษณะที่ให้ความถูกต้องในการค้นคืนมากที่สุด ได้แก่ เซนทรอยด์ของสเปกตรัม โรลออฟของสเปกตรัม และสัมประสิทธิ์เชปสตรัมความถี่เมล มาใช้ในการทดลองนี้ ซึ่งเป็นการทดลองเพื่อพัฒนาการค้นคืนเพลง โดยมีการทำให้เป็นบรรทัดฐานร่วมกับการตัดเสียงดนตรีด้วยตัวแบบ Open-PhoneMix ซึ่งเป็นการตัดเสียงดนตรีออกสำหรับเพลงต้นฉบับ และตัดเสียงรบกวน สำหรับเสียงร้อง และเสียงหัวลักษณะแสดงผลลัพธ์เป็นความถูกต้องของการค้นคืน (%) ดังตารางที่ 4.3

ตารางที่ 4.3 การเปรียบเทียบความถูกต้องของการค้นคืน (%) เมื่อมีการตัดเสียงดนตรี ร่วมกับการทำให้เป็นบรรทัดฐาน

ไม่ตัดดนตรี	เพลงต้นฉบับ - เสียงร้อง		เพลงต้นฉบับ - เสียงหัว		ตัดดนตรี	เพลงต้นฉบับ - เสียงร้อง		เพลงต้นฉบับ - เสียงหัว	
	Top 1	Top 5	Top 1	Top 5		Top 1	Top 5	Top 1	Top 5
SPC	40.32	56.45	4.84	14.52	SPC	50.4	67.2	5.6	18.8
SRO	27.42	53.23	1.61	17.74	SRO	42	58.8	6.4	20.8
MFCC	88.4	94	31.6	52	MFCC	<u>88.8</u>	<u>94.8</u>	<u>36</u>	<u>62.4</u>

จากตารางที่ 4.3 พบร่วมกับการทำให้เป็นบรรทัดฐานร่วมกับการตัดเสียงดนตรีและเสียงรบกวน ทำให้การค้นคืนเพลงจากเสียงร้อง และเสียงหัวมีความถูกต้องมากขึ้น โดยสำหรับเสียงร้อง ลักษณะที่มีความถูกต้องมากที่สุดคือ สัมประสิทธิ์เชปสตรัมความถี่เมล ตามด้วยเซนทรอยด์ของสเปกตรัม และโรลออฟของสเปกตรัมตามลำดับ สำหรับเสียงหัวลักษณะที่มีความถูกต้องมากที่สุดคือ สัมประสิทธิ์เชปสตรัมความถี่เมล ตามด้วยโรลออฟของสเปกตรัม และ เซนทรอยด์ของสเปกตรัม ตามลำดับ

#### 4.2.4 การใช้เทคนิคไดนามิกไทร์วอร์ปิงเพื่อเพิ่มประสิทธิภาพการค้นคืนเพลง

จากการทดลองที่ 4.2.3 ทางผู้วิจัยใช้เทคนิคไดนามิกไทร์วอร์ปิงมาใช้ในการหาค่าความเหมือนจากการสกัดลักษณะด้วยสัมประสิทธิ์เช泼สตรัมความถี่เมล เพื่อเพิ่มความถูกต้องของการค้นคืนเพลง  $n$  อันดับแรก โดยแสดงผลลัพธ์ ดังตารางที่ 4.4

ตารางที่ 4.4 การเปรียบเทียบความถูกต้องของการค้นคืน  $n$  อันดับแรก เมื่อมีการใช้เทคนิคไดนามิกไทร์วอร์ปิง

Top $n$	ความถูกต้องของการค้นคืนด้วยเสียงร้อง		ความถูกต้องของการค้นคืนด้วยเสียงข้อมูล	
	ใช้ DTW	ไม่ใช้ DTW	ใช้ DTW	ไม่ใช้ DTW
1	90	88.8	39.6	36
10	96.8	96.4	72.8	72
20	98.8	98.4	83.6	84.8
30	98.8	98.8	90.8	89.2
40	98.8	98.8	94	91.6
50	98.8	98.8	94	93.6
60	98.8	98.8	95.2	94.4
70	98.8	98.8	95.2	94.4
80	98.8	98.8	95.2	94.4
90	99.6	98.8	96.4	96.4
100	99.6	99.2	97.2	96.8

จากตารางที่ 4.4 พบว่าค่าความถูกต้องของการค้นคืนด้วยเสียงร้องมีค่าความถูกต้องที่ซ้ำกันบางส่วน เนื่องจากในการค้นคืนนั้นระบบสามารถค้นคืนโดยได้ผลลัพธ์ส่วนใหญ่อยู่ภายในคำตอบของ Top 20 และ Top 30 และสามารถพับผลลัพธ์ของการค้นคืนอีกรอบเมื่อเป็น Top 80 และ Top 90 จากการค้นคืนเพลงไทยด้วยเสียงร้องโดยใช้เทคนิคไดนามิกไทร์วอร์ปิงและไม่ใช้เทคนิคไดนามิกไทร์วอร์ปิงตามลำดับ ดังนั้นสามารถสรุปได้ว่าเมื่อนำเอาเทคนิคไดนามิกไทร์วอร์ปิงนั้นมาใช้หาค่าความเหมือนของสัมประสิทธิ์เช泼สตรัมความถี่เมลของเสียงร้อง เสียงข้อมูล และเพลงต้นฉบับสามารถช่วยให้การค้นคืนเพลง มีความถูกต้องมากขึ้น

#### 4.2.5 การเปรียบเทียบการค้นคืนเพลงด้วยการผสานลักษณะ

ผู้วิจัยนำลักษณะที่มีความถูกต้องที่สูงที่สุดจากการทดลองที่ 4.2.1 ได้แก่ สัมประสิทธิ์ เชปสตรัมความถี่เมล เชนทรอยด์ของสเปกตรัม และโอลอฟของสเปกตรัม มาทำงานผสานกันในการค้นคืนเพลง แสดงผลลัพธ์ดังตารางที่ 4.5 และตารางที่ 4.6

ตารางที่ 4.5 การเปรียบเทียบความถูกต้องของการค้นคืนเพลงจากเสียงร้อง เมื่อมีการผสานลักษณะ

Top n	SPC + MFCC	MFCC + SPC	SRO + MFCC	MFCC + SRO	SPC + SRO	SRO + SPC
1	<u>82.4</u>	58.4	79.6	49.2	42	49.2
10	<u>85.6</u>	<u>85.6</u>	82.8	83.6	65.6	82.8
20	85.6	<u>94.8</u>	83.2	<u>94.8</u>	74.8	92

ตารางที่ 4.6 การเปรียบเทียบความถูกต้องของการค้นคืนเพลงจากเสียงข้ม เมื่อมีการผสานลักษณะ

Top n	SPC + MFCC	MFCC + SPC	SRO + MFCC	MFCC + SRO	SPC + SRO	SRO + SPC
1	<u>32.8</u>	14.4	<u>32.8</u>	14	6.4	12
10	<u>51.6</u>	<u>51.6</u>	49.6	49.6	27.6	50
20	52.4	<u>69.6</u>	50.4	<u>69.6</u>	37.2	68.8

จากตารางที่ 4.5 และ ตารางที่ 4.6 พบร่วมกันว่าการผสานลักษณะระหว่าง สัมประสิทธิ์ เชปสตรัม ความถี่เมลและเชนทรอยด์ของสเปกตรัม ได้ค่าความถูกต้องของการค้นคืนเพลงมากที่สุด ทั้งในการค้นคืนเพลงจากเสียงร้องและเสียงข้ม เมื่อพิจารณาคำตوب Top 1 ของการค้นคืนเพลง

#### 4.2.6 การทดลองผลของการค้นคืนเพลงด้วยเสียงข้ม ในเพลงแต่ละประเภท

การทดลองนี้เป็นการวิเคราะห์ผลของการค้นคืนเพลงด้วยเสียงข้มว่าให้คำตอบอันดับแรก (Top 1) เป็นเพลงในประเภทเดียวกับเพลงคำตามหรือไม่ เพื่อวิเคราะห์ว่าเพลงประเภทเดียวกัน มีความเหมือนกันมากกว่าเพลงประเภทอื่น ๆ หรือไม่ ได้ผลดังตารางที่ 4.7

**ตารางที่ 4.7 การเปรียบเทียบผลของการระบุประเภทของเพลงในการค้นคืนเพลง**

ประเภทของเพลง คำถ้าม	ผลของการระบุประเภทของเพลงในการค้นคืนเพลงด้วยเสียงหั่มใน เพลงแต่ละประเภท (%)				
	พอป	รือค	แจ๊ส	ชิปซอป	ลูกทุ่ง
พอป	88	2	4	2	4
รือค	16	44	10	0	30
แจ๊ส	6	16	64	0	14
ชิปซอป	20	22	14	34	10
ลูกทุ่ง	20	18	14	4	44

จากตารางที่ 4.7 พบร้า การค้นคืนเพลงด้วยเสียงหั่มให้คำตอบเป็นเพลงประเภทเดียวกับ เพลงคำถ้ามมากกว่าประเภทอื่น ๆ ทำให้ทราบว่าเพลงในประเภทเดียวกันมีความเหมือนกันมากกว่า เพลงต่างประเภทกัน

**4.2.7 การเปรียบเทียบการค้นคืนเพลงด้วยเสียงหั่ม เมื่อพิจารณาแยกตามประเภทของเพลง**

จากการทดลองที่ 4.2.6 ผู้วิจัยทำการทดลองนี้เพื่อวิเคราะห์ความถูกต้องของการค้นคืนเพลง ด้วยเสียงหั่มเมื่อมีการค้นคืนกับเพลงแต่ละประเภท เปรียบเทียบกับการค้นคืนกับเพลงทั้งหมด แสดงผลการเปรียบเทียบความถูกต้องของการค้นคืนเพลงดังตารางที่ 4.8

**ตารางที่ 4.8 การเปรียบเทียบความถูกต้องของการค้นคืนเพลงด้วยเสียงหั่มเมื่อเทียบกับเพลงทั้งหมด  
และเมื่อเทียบกับเพลงประเภทเดียวกัน**

ประเภทเพลง	ความถูกต้องของการค้นคืนเมื่อ เทียบกับเพลงทั้งหมด (%)	ความถูกต้องของการค้นคืนเมื่อเทียบ กับเพลงประเภทเดียวกัน (%)
พอป	42	68
รือค	28	52
แจ๊ส	50	64
ชิปซอป	28	60
ลูกทุ่ง	32	48

จากตารางที่ 4.8 พบว่าการค้นคืนคืนเพลงด้วยเสียงห้องตามประเภทของเพลงได้ความถูกต้องเพิ่มขึ้น เมื่อเปรียบเทียบกับการค้นคืนคืนเพลงทั้งหมดโดยไม่แยกประเภท

#### 4.2.8 การหาอันดับเฉลี่ยคำตอบของการค้นคืนคืนเพลงด้วยเสียงห้องตามประเภทของเพลง

จากการทดลองที่ 4.2.6 ผู้วิจัยทำการทดลองนี้เพื่อเป็นการวิเคราะห์ผลการค้นคืนคืนเพลงด้วยเสียงห้องเมื่อแยกตามประเภทของเพลง ว่าประเภทของเพลงส่งผลต่ออันดับของคำตอบของการค้นคืนหรือไม่ โดยหาอันดับเฉลี่ยคำตอบของการค้นคืนคืนเพลงด้วยเสียงห้อง 10, 20 อันดับแรก (Top 10, 20) ของเพลงแต่ละประเภทและเพลงทั้งหมด แสดงผลดังตารางที่ 4.9

ตารางที่ 4.9 ค่าเฉลี่ยอันดับคำตอบของการค้นคืนคืนเพลงด้วยเสียงห้อง แยกตามประเภทของเพลงและเพลงทั้งหมด

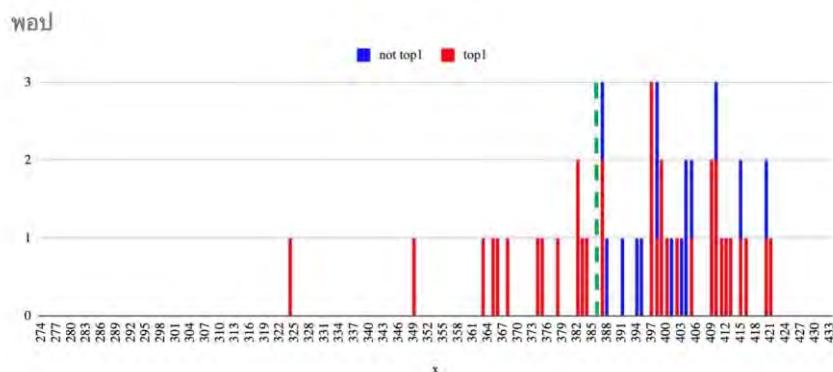
ประเภทของเพลง	การค้นคืนจากเพลงทั้งหมด		การค้นคืนจากเพลงประเภทเดียวกัน	
	อันดับเฉลี่ยของคำตอบ 10 อันดับแรก	อันดับเฉลี่ยของคำตอบ 20 อันดับแรก	อันดับเฉลี่ยของคำตอบ 10 อันดับแรก	อันดับเฉลี่ยของคำตอบ 20 อันดับแรก
พอป	2.52	3.80	1.88	1.88
ร็อก	2.88	5.86	2.27	2.68
แจ๊ส	2.05	3.07	2.08	2.29
ฮิปฮอป	3.09	4.87	1.73	2.67
ลูกทุ่ง	2.88	4.87	2.50	3.52

จากตารางที่ 4.9 พบว่าอันดับเฉลี่ยคำตอบของการค้นคืนคืนเพลงในประเภทเดียวกับเพลงที่สอบตามได้อันดับดีกว่าการค้นคืนจากเพลงทั้งหมดที่รวมเพลงทั้งห้าประเภท ทำให้ทราบว่าการค้นคืนคืนเพลง ในประเภทเดียวกับเพลงที่สอบตามจะได้คำตอบดีกว่าการค้นคืนคืนเพลงโดยไม่แยกประเภท

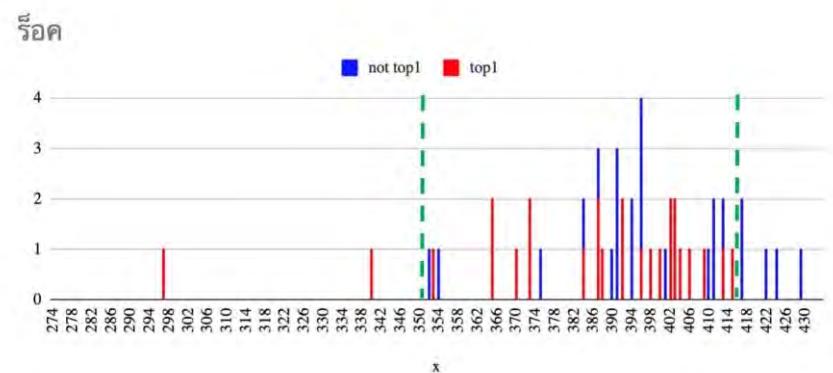
#### 4.2.9 การหาเกณฑ์การยอมรับและเกณฑ์การปฏิเสธคำตอบจากการค้นคืนเพลงแต่ละประเภทด้วยเสียงหัม

การทดลองนี้เป็นการวิเคราะห์ความเหมือนของเสียงร้องและเสียงหัมของเพลงทั้งห้าประเภท ได้แก่ พอป ร็อก เจ๊ส อิปหอป และลูกทุ่ง โดยใช้ฮิสโตแกรมของค่าความถี่ของความแตกต่างระหว่างเสียงหัมและเพลงต้นฉบับในแต่ละประเภท เพื่อหาเกณฑ์การยอมรับและเกณฑ์การปฏิเสธคำตอบ ซึ่งเป็นเกณฑ์ของความเหมือนที่แยกเพลงที่เป็นคำตอบ (Top 1) และเพลงที่ไม่ใช่คำตอบ (not Top 1) ได้โดยมีค่าระดับความมั่นใจ 100% เมื่อเทียบกับเพลงในประเภทเดียวกัน แสดงผลดังภาพที่

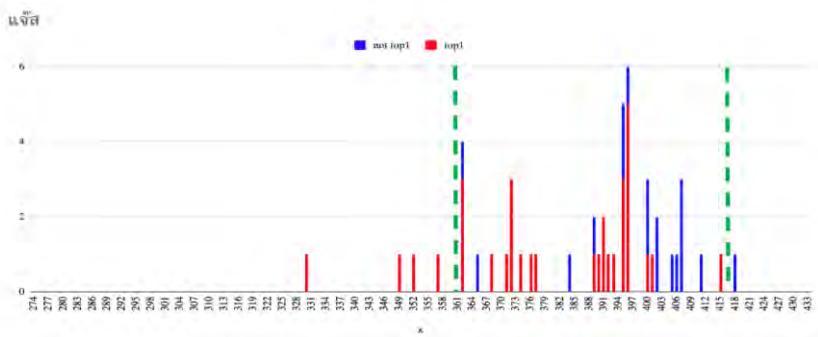
4.1 - 4.5



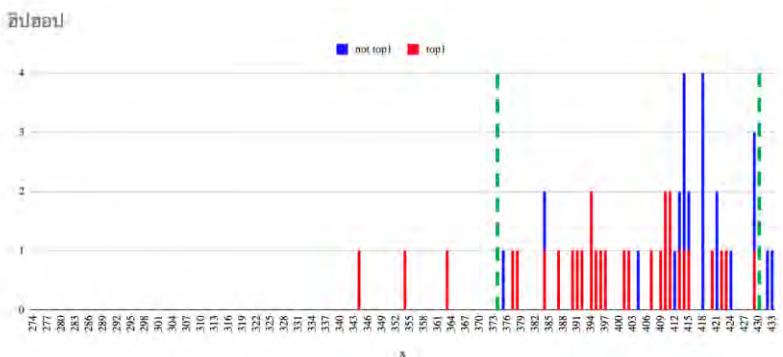
ภาพที่ 4.1 ฮิสโตแกรมของความถี่ของเพลงที่เป็นคำตอบ (สีแดง) และเพลงที่ไม่ใช่คำตอบ (สีน้ำเงิน) ที่ได้จากค่าความแตกต่างระหว่างเสียงหัมและเพลงต้นฉบับของเพลงไทยประเภทพอป



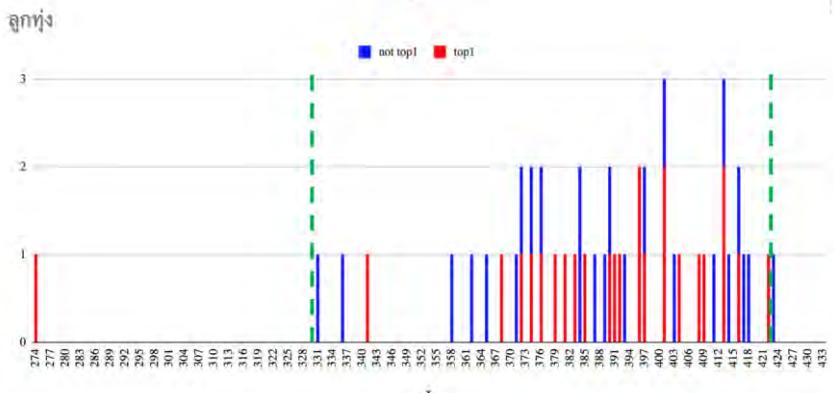
ภาพที่ 4.2 ฮิสโตแกรมของความถี่ของเพลงที่เป็นคำตอบ (สีแดง) และเพลงที่ไม่ใช่คำตอบ (สีน้ำเงิน) ที่ได้จากค่าความแตกต่างระหว่างเสียงหัมและเพลงต้นฉบับของเพลงไทยประเภทร็อก



ภาพที่ 4.3 อิสโซ่แกรมของความถี่ของเพลงที่เป็นคำตอบ (สีแดง) และเพลงที่ไม่ใช่คำตอบ (สีน้ำเงิน) ที่ได้จากค่าความแตกต่างระหว่างเสียงอัมและเพลงต้นฉบับของเพลงไทยประเพษแจ๊ส



ภาพที่ 4.4 อิสโซ่แกรมของความถี่ของเพลงที่เป็นคำตอบ (สีแดง) และเพลงที่ไม่ใช่คำตอบ (สีน้ำเงิน) ที่ได้จากค่าความแตกต่างระหว่างเสียงอัมและเพลงต้นฉบับของเพลงไทยประเพษอีปออย



ภาพที่ 4.5 อิสโซ่แกรมของความถี่ของเพลงที่เป็นคำตอบ (สีแดง) และเพลงที่ไม่ใช่คำตอบ (สีน้ำเงิน) ที่ได้จากค่าความแตกต่างระหว่างเสียงอัมและเพลงต้นฉบับของเพลงไทยประเพษลูกทุ่ง

จากชิสโตแกรมของภาพที่ 4.1 – 4.5 แสดงเกณฑ์การยอมรับและเกณฑ์การปฏิเสธแสดงได้ด้วยค่าขีดแบ่ง (เส้นประ สีเขียว) เพื่อยืนยันเพลงคำตอบที่คันคืนได้ว่ายอมรับหรือปฏิเสธด้วยค่าความมั่นใจ 100% หรือไม่เพบคำตอบที่ถูกต้องจากเสียงร้องหรือเสียงสัมที่รับเข้ามา และหากค่าความแตกต่างอยู่ระหว่างเกณฑ์การยอมรับและเกณฑ์การปฏิเสธจะคำนวณค่าระดับความมั่นใจของคำตอบที่ได้จากการคันคืนให้กับผู้ใช้ เกณฑ์การยอมรับและเกณฑ์การปฏิเสธจากการทดลองกับเพลงไทยประเภทต่าง ๆ แสดงได้ดังตารางที่ 4.10

ตารางที่ 4.10 เกณฑ์การยอมรับและเกณฑ์การปฏิเสธของเพลงไทยประเภทต่าง ๆ

ประเภทของเพลง	เกณฑ์การยอมรับ	เกณฑ์การปฏิเสธ
พอป	386	-
ร็อก	351	416
แจ๊ส	361	416
ฮิปฮอป	374	470
ลูกทุ่ง	330	423

จากตารางที่ 4.10 สามารถนำเกณฑ์ดังกล่าวมาประกอบการวิเคราะห์ความน่าเชื่อถือของคำตอบ หากคำตอบที่ได้ของเพลงแต่ละประเภทมีค่าความแตกต่างต่ำกว่าเกณฑ์การยอมรับ จะสามารถมั่นใจได้ว่าคำตอบที่ได้ถูกต้อง 100% และหากคำตอบที่ได้มีค่าความแตกต่างสูงกว่าเกณฑ์การปฏิเสธจะสามารถมั่นใจได้ว่าการคันคืนไม่เพบคำตอบที่ถูกต้อง

### 4.3 การอภิปรายผล

#### 4.3.1 การคันคืนเพลงไทยด้วยเสียงร้อง

จากการคันคืนเพลงไทยด้วยเสียงร้องพบว่าเมื่อนำเสียงร้องและเพลงต้นฉบับมาตัดเสียงดนตรีออก และใช้ลักษณะสัมประสิทธิ์เปสตรัมความถี่เมล ในการเปรียบเทียบความเหมือน โดยใช้เทคนิคไดนามิกใหม่ๆ รูปปิงให้ค่าความถูกต้องของการคันคืนเพลงด้วยเสียงร้องมากที่สุดถึง 90%

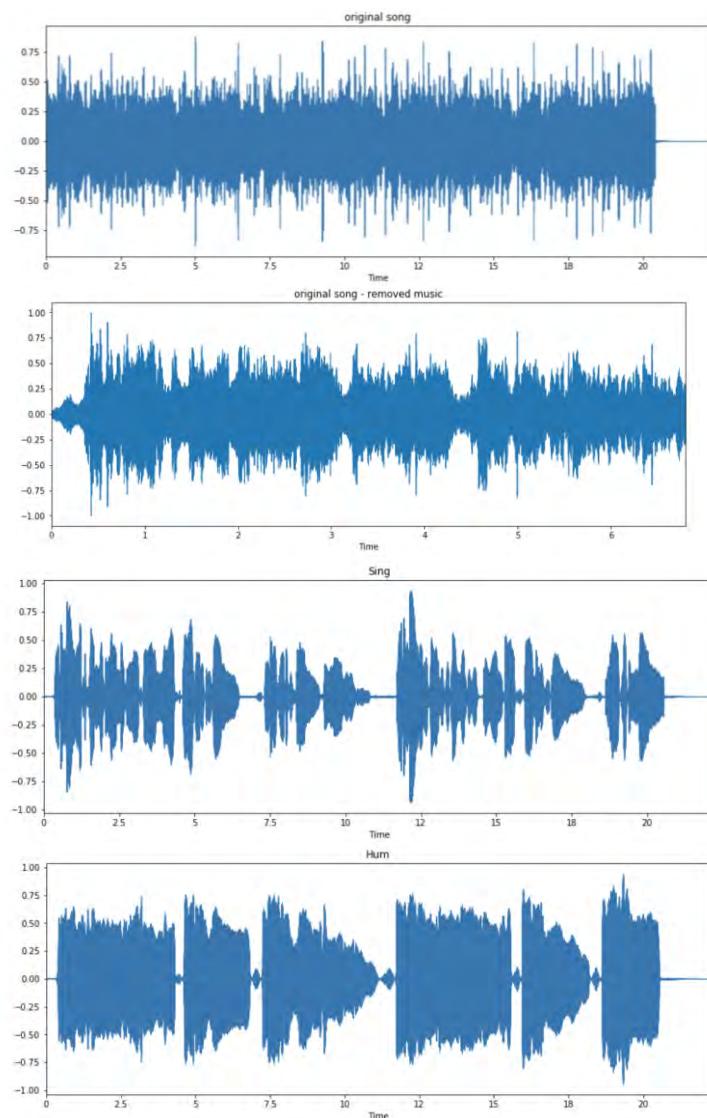
#### 4.3.2 การค้นคืนเพลงไทยด้วยเสียงหัม

การค้นคืนเพลงไทยด้วยเสียงหัมพบว่าเมื่อนำเสียงหัมและเพลงตันฉบับมาตัดเสียงดนตรีออกแล้วใช้ลักษณะสัมประสิทธิ์เชปสตรัมความถี่เมล ในการเปรียบเทียบความเหมือน โดยใช้เทคนิคไนามิกไทร์มอร์ปปิง ให้ค่าความถูกต้องของการค้นคืนเพลงด้วยเสียงหัม 39.6% และเมื่อเปรียบเทียบเสียงหัมกับเพลงตันฉบับในประเภทเดียวกันให้ค่าความถูกต้องเพิ่มเป็น 59.2%

เมื่อวิเคราะห์เกณฑ์การยอมรับและปฏิเสธร่วมด้วยจะสามารถสรับรองผลการค้นคืนเพลงไทยด้วยเสียงหัมในเพลงประเภทเดียวกันได้ โดยกรณีที่ค่าความเหมือนที่ได้จากการเทียบระหว่างเสียงหัมกับเพลงตันฉบับมีค่าน้อยกว่าหรือเท่ากับเกณฑ์การยอมรับจะได้ว่าการค้นคืนเพลงมีความถูกต้อง 100% และกรณีที่ค่าความเหมือนที่ได้จากการเทียบระหว่างเสียงหัมกับเพลงตันฉบับที่มีค่ามากกว่าหรือเท่ากับเกณฑ์การปฏิเสธ จะได้ว่าการค้นคืนเพลงไม่สามารถค้นคืนเพลงที่สอบตามได้

#### 4.3.3 การเปรียบเทียบความแตกต่างระหว่างเสียงร้องและเสียงหัม

จากการทดลองพบว่าผลการค้นคืนเพลงของเสียงร้องมีความถูกต้องมากกว่าเสียงหัมเนื่องจากเสียงร้องมีคุณลักษณะที่มีรายละเอียดมากกว่าเสียงหัม โดยคุณลักษณะของเสียงร้องเป็นการร้อง เป็นคำตามเนื้อร้องคล้ายกับเพลงตันฉบับมากกว่าเสียงหัมที่เป็นการทำระดับเสียงตามเพลงตันฉบับเพียงอย่างเดียว แต่ไม่มีการแยกคำตามเนื้อร้อง ดังนั้นเสียงหัมจึงมีคุณลักษณะที่ไม่ละเอียดเท่ากับเสียงร้อง แสดงดังภาพที่ 4.6 ซึ่งจะเห็นว่าเพลงตันฉบับหลังตัดเสียงดนตรีออก มีลักษณะคลื่นเสียงคล้ายกับเสียงร้องมากกว่าเสียงหัม มีการเว้นจังหวะและเปลี่ยนแปลงความเข้มเสียงชัดเจนกว่าเสียงหัม ทำให้การค้นคืนเพลงด้วยเสียงร้องจะมีความถูกต้องมากกว่าเสียงหัม



ภาพที่ 4.6 ตัวอย่างคลื่นเสียงของเพลงรู้บ้างใหม่ - เครสเซนโด (Crescendo)

(บนลงล่าง) เพลงต้นฉบับ เพลงต้นฉบับที่ตัดเสียงดนตรี เสียงร้อง และเสียงอัม

## บทที่ 5

### สรุปผลการดำเนินงานและข้อเสนอแนะ

ในบทนี้จะกล่าวถึง สรุปผลการค้นคืนคืนเพลงไทยจากเสียงร้องและเสียงหั่ม และข้อเสนอแนะโดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

#### 5.1 สรุปผลการดำเนินงาน

ในงานวิจัยการค้นคืนคืนเพลงไทยจากเสียงร้องและเสียงหั่มฉบับนี้ ได้พบว่าการสกัดลักษณะของเสียงโดยใช้วิธีสมประสิทธิ์เช泼สตรัมความถี่เมล (Mel-Frequency Cepstral Coefficients : MFCC) กับเทคนิคไดนามิกไทร์วอร์บปิง ได้ค่าความถูกต้องถึง 90% ซึ่งเป็นความถูกต้องที่สูงสุดในการค้นคืนคืนเพลงด้วยเสียงร้อง และในกรณีของการค้นคืนคืนเพลงด้วยเสียงหั่มต้องมีการพิจารณาถึงประเภทเพลงของเสียงหั่มด้วยจึงจะทำให้ได้ค่าความถูกต้องเฉลี่ยสูงถึง 58.4% ซึ่งเป็นผลมาจากการค่าความถูกต้องของเสียงหั่มประเภทพอป ร็อก แจ๊ส ฮิปฮอป และลูกทุ่ง เท่ากับ 68%, 52%, 64%, 60% และ 48% ตามลำดับ ทั้งนี้ถ้าเพิ่มเกณฑ์การยอมรับ และเกณฑ์การปฏิเสธเพลงคำตอบที่ค้นคืนได้ก็ช่วยเสริมความน่าเชื่อถือให้กับคำตอบที่ได้

#### 5.2 ข้อเสนอแนะ

จากการวิจัยการค้นคืนคืนเพลงไทยจากเสียงร้องและเสียงหั่ม ผู้วิจัยเห็นว่าควรมีการทดลองเพิ่มเติม ตามข้อเสนอแนะต่อไปนี้

1. การทดลองปรับค่าพารามิเตอร์ในการสกัดลักษณะแบบต่าง ๆ และการเลือกใช้ลักษณะอื่น ๆ เพื่อเพิ่มประสิทธิภาพของลักษณะเสียง และทำให้การค้นคืนคืนเพลงมีความถูกต้องมากยิ่งขึ้น
2. การทดลองค้นคืนคืนเพลงประเภทอื่น ๆ นอกจากเพลงห้าประเภทที่ทดลองในงานวิจัยชิ้นนี้ เพื่อเพิ่มประสิทธิภาพของการค้นคืนคืนเพลงให้สามารถค้นคืนคืนเพลงในขอบเขตประเภทเพลงที่หลากหลายมากขึ้นได้
3. การทดลองทำนายประเภทของเพลงจากเสียงร้องและเสียงหั่ม และจำแนกเสียงร้องและเสียงหั่ม เพื่อลดขั้นตอนในการค้นคืนคืนเพลงของผู้ใช้ และทำให้การค้นคืนคืนเพลงจากการร้อง และการหั่มมีความสะดวกมากขึ้น
4. การพัฒนาวิธีการค้นคืนคืนเพลงจากการร้องและการหั่มที่ทนทานต่อสภาพแวดล้อมที่มีเสียงรบกวน ได้มากขึ้น เพื่อเพิ่มประสิทธิภาพของการค้นคืนคืนเพลงให้มีความถูกต้องมากขึ้น

5. งานวิจัยนี้ยังสามารถนำไปต่อยอดพัฒนาเป็นโปรแกรมค้นคืนเพลงจากการร้องและการรีบบันทึกที่สามารถรับข้อมูลเข้าผ่านการร้องและการอัมโดยตรงได้ เพื่อให้ผู้ใช้สามารถค้นคืนเพลงได้สะดวกมากขึ้น

## รายการอ้างอิง

- [1] Shazam. [<https://www.shazam.com>]. เข้าถึงเมื่อ 7 พฤศจิกายน พ.ศ. 2562
- [2] Soundhound. [<https://www.soundhound.com/soundhound>]. เข้าถึงเมื่อ 7 พฤศจิกายน พ.ศ. 2562
- [3] Open Unmix. [<https://sigsep.github.io/open-unmix>]. เข้าถึงเมื่อ 12 กุมภาพันธ์ พ.ศ. 2563
- [4] Dynamic time warping. [<https://pypi.org/project/dtw-python>]. เข้าถึงเมื่อ 12 กุมภาพันธ์ พ.ศ. 2563
- [5] Kichul Kim, Kang Ryoung Park, Sung-Joo Park, Soek-Pil Lee, and Moo Young Kim, “Robust Query-by-Singing/Humming System against Background Noise Environments”, IEEE Transactions on Consumer Electronics, Vol. 57, No. 2, pp. 720-725, 2011
- [6] Rifki Afina Putri and Dessi Puji Lestari, “Music Information Retrieval Using Query-by-Humming Based on the Dynamic Time Warping”, in Proceedings of the 5th International Conference on Electrical Engineering and Informatics 2015, Denpasar, Indonesia, pp. 65-70, 2015
- [7] Hung-Ming Yu, Wei-Ho Tsai, and Hsin-Min Wang, “A Query-by-Singing Technique for Retrieving Polyphonic Objects of Popular Music”, in Proceedings of the Second Asia Information Retrieval Symposium, Jeju Island, Korea, pp. 439-453, 2005
- [8] Marta Jaczyńska, Piotr Bobiński and Agnieszka Pietrzak, “Music Recognition Algorithms Using Queries by Example”, in Proceedings of the 2018 Joint Conference - Acoustics, Ustka, Poland, pp. 108-111, 2018
- [9] Nastaran Borjian, “Query-by-Example Music Information Retrieval by Score-Based Genre Prediction and Similarity Measure”, International Journal of Multimedia Information Retrieval, Vol. 6, No. 2, pp. 155–166, 2017
- [10] Tomasz Maka and Piotr Dziurzanski, “Parallel Audio Features Extraction for Sound Indexing and Retrieval Systems”, in Proceedings of the Electronics in Marine-2013, Zadar, Croatia, pp. 185-189, 2013
- [11] Yu Song, Wen-Hong Wang, and Feng-Juan Guo, “Feature Extraction and Classification for audio information in news video”, in Proceedings of the 2009 International Conference on Wavelet Analysis and Pattern Recognition, Baoding, China, pp. 43-46, 2009
- [12] Priyanka Bansal, Dr. Syed Akhtar Imam and Roma Bharti, “Speaker Recognition using MFCC, shifted MFCC with Vector Quantization and Fuzzy”, International Conference on Soft Computing Techniques and Implementations- (ICSCTI), Faridabad, India, pp. 41-44, 2015

- [13] Chung-Che Wang and Jyh-Shing Roger Jang, “Improving Query-by-Singing/Humming by Combining Melody and Lyric Information”, IEEE/ACM Transaction on audio, speech and language processing , Vol. 23, No. 4, pp. 798-806, 2015
- [15] Librosa. [<https://librosa.github.io/librosa/feature.html>]. เข้าถึงเมื่อ 7 เมษายน พ.ศ. 2563
- [16] Essentia. [[https://essentia.upf.edu/reference/streaming\\_MFCC.html](https://essentia.upf.edu/reference/streaming_MFCC.html)]. เข้าถึงเมื่อ 7 เมษายน พ.ศ. 2563

ภาคผนวก

## ภาคผนวก ก

### แบบเสนอหัวข้อโครงการ รายวิชา 2301399 Project Proposal

#### ปีการศึกษา 2562

**ชื่อโครงการ (ภาษาไทย) การค้นคืนคล้ายรูปแบบของเพลงไทยจากการร้องและการซ้ม**

**ชื่อโครงการ (ภาษาอังกฤษ) Multimodal Retrieval of Thai Music from Singing and Humming**

อาจารย์ที่ปรึกษา 1. ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ศศิภา พันธุ์ดีธร

2. ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.ศุภกานต์ พิมลธรรศ

ผู้ดำเนินการ 1. นางสาววิวัฒนา ศิลปพิษุลย์ เลขประจำตัวนิสิต 5933606023

2. นางสาวณิญารณ์ เพชรปาน เลขประจำตัวนิสิต 5933624323

สาขาวิชาวิทยาการคอมพิวเตอร์ ภาควิชาคณิตศาสตร์และวิทยาการคอมพิวเตอร์

คณะวิทยาศาสตร์ จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

#### หลักการและเหตุผล

เสียงเพลงเป็นสิ่งใกล้ตัวที่อยู่ในชีวิตประจำวันของเรา อาจเป็นเพลงที่รู้จัก หรือเป็นเพลงที่ไม่รู้จัก และบังเอิญได้ยิน ซึ่งอาจทำให้เกิดความสงสัย และต้องการค้นหาว่าเพลงนี้คือเพลงอะไร ร้องโดยศิลปินคนใด ในปัจจุบันมีแอปพลิเคชันค้นหาเพลงจากเสียง เช่น Shazam[1] , Soundhound[2] เป็นต้น โดยแอปพลิเคชันเหล่านี้ค้นหาเพลงด้วยวิธีแปลงเสียงข้อมูลรับเข้าเป็นลายพิมพ์เสียง (audio fingerprint) แล้วนำไปค้นหาลายพิมพ์เสียงที่ตรงกันในฐานข้อมูลของแอปพลิเคชัน แล้วเล่นเพลงนั้น แต่แอปพลิเคชันเหล่านี้ยังไม่สามารถค้นหาเพลงไทยได้อย่างมีประสิทธิภาพ และยังไม่สามารถค้นหาเพลง จากเสียงร้องและเสียงขั้มของผู้ใช้ได้ ดังนั้นผู้พัฒนาจึงอยากรับมาร่วมกับการค้นหาเพลงจากการร้องและซ้ม ที่สามารถใช้กับเพลงไทยได้

การศึกษาการสอบถามด้วยการร้องหรือการซ้ม (Query by Singing/Humming : QBSH) จากงานวิจัยของ Kichul Kim และคณะ [3] , งานวิจัยของ Rifki Afina Putri และ Densi Puji Lestari [4] และงานวิจัยของ Hung-Ming Yu และคณะ [5] เสนอระบบสกัดระดับเสียง (pitch extraction) โดยนำเอาเวลาเดอร์ของระดับเสียง จากข้อมูลต้นแบบที่มีนามสกุลเป็นมิว (MIDI) มาหาค่าความคล้ายด้วยวิธี Dynamic Time Warping matching ซึ่ง [3] จะให้ผลลัพธ์เป็นเพลงต้นแบบที่ตรงกับข้อมูลนำเข้ามากที่สุดแต่ [4] เปรียบเทียบความคล้ายของข้อมูลเสียงในอนุกรมเวลาที่มีความคลาดเคลื่อนไปจากต้นแบบซึ่งหลังจากทำ DTW แล้วจะได้ผลลัพธ์ออกมาเป็นความแตกต่างที่น้อยที่สุดและนำมาตั้งเกณฑ์ เพื่อป้องกันไม่ให้ระบบ QBSH ตอบเพลงที่ไม่ใช่คำตอบของมาให้กับผู้ใช้ และ [5] ได้ใช้การเปลี่ยนรูปแบบ (transposition) ของข้อมูลนำเข้าของผู้ใช้งานที่เป็นลำดับโน้ต เข้ามาร่วมกับการใช้ DTW ใน การหาความแตกต่าง

ที่'น้อยที่สุด หมายความว่า กันเพื่อ' ออก' ไปกรณีที่'ผู้ใช้ร้องเพลงไม่ตรงกับคีย์ของต้นแบบแล้วให้ผลลัพธ์เป็นรายชื่อเพลงที่มีความคล้ายเพลงต้นแบบมากที่สุด N อันดับ (Top-N)

ในการศึกษาเกี่ยวกับการสกัดคุณลักษณะของเสียง (audio feature extraction) จากงานวิจัยของ Marta Jaczyńska และคณะ [6] ศึกษาการรู้จำเพลง (music recognition) ด้วยวิธีการสกัดระดับเสียง [7] แบบต่าง ๆ พบร่วมกันที่ความถี่พื้นฐานของเสียงพูดและระดับเสียงที่ซึ่งว่า YIN สามารถสกัดระดับเสียงได้ดีที่สุด รวมถึงขั้นตอนวิธี FFT YIN ที่นำ Fast Fourier transform (FFT) มาประยุกต์ ทำให้ใช้เวลาสกัดระดับเสียงน้อยลงถึง 3 เท่า โดยความถูกต้องของระดับเสียงที่สกัดได้ยังอยู่ในระดับเดิม และงานวิจัยของ Tomasz Maka และ Piotr Dziurzanski [8] ศึกษาการสกัดคุณลักษณะของเสียงหลากหลายแบบ โดยจำแนกเป็นกลุ่มต่างๆ เช่น Mel-Frequency Cepstral Coefficients (MFCC), Fast Fourier Transform (FFT), กลุ่มที่มีเวลาเป็นฐาน (time-based features) เช่น Zero Crossing Rate (ZCR) [9] และ Short-Time Energy (STE) และกลุ่มที่มีความถี่เป็นฐาน (frequency-based features) เช่น spectral centroid, spectral roll-off และ bandwidth

ในการศึกษาเกี่ยวกับการวัดค่าความคล้าย (Similarity measure) ของคุณลักษณะต่าง ๆ ของเสียง งานวิจัยของ Nastaran Borjian [7] ศึกษาการวัดความคล้ายของลายพิมพ์เสียงจากข้อมูลนำเข้า และข้อมูลต้นแบบในฐานข้อมูล ซึ่งใช้เป็นเกณฑ์สำหรับการค้นคืนเพลงที่ใกล้เคียงกับข้อมูลนำเข้าที่สุด

นอกจากนี้งานวิจัยของ Chung-Che Wang และคณะ [10] ศึกษาการรู้จำทำนองโดยนำ Linear Scaling มาช่วยในการค้นคืนเพลงจากข้อมูลนำเข้าที่เป็นเสียงจากการร้องและการร้องแต่ง แต่ใช้เวลาในการคำนวณสูง ผู้วิจัยจึงเพิ่มการวิเคราะห์ความคล้ายของคำร้อง (lyrics) จากข้อมูลนำเข้าที่เป็นเสียงจากการร้อง ด้วยเทคนิคแปลงเสียงพูดเป็นตัวอักษร (speech recognition techniques) และปรับเทียบกับคำร้องในฐานข้อมูล เมื่อนำ 2 วิธีข้างต้นมาผนวกกันแล้ว สามารถเพิ่มอัตราการรู้จำของระบบโดยรวม

จากที่กล่าวมาข้างต้น ทำให้ผู้พัฒนามีความสนใจที่จะศึกษาเกี่ยวกับการค้นคืนเพลงไทยจากการร้องและการร้อง เพื่อช่วยให้ผู้ใช้มีเครื่องมือช่วยค้นหาเพลงไทยได้สะดวกยิ่งขึ้น รวมไปถึง การแนะนำเพลงไทยที่มีความใกล้เคียงกับเพลงที่ผู้ใช้ค้นหา โดยระบบที่พัฒนาจะรับข้อมูลนำเข้า เป็นเสียงจากการร้องหรือการร้อง และนำมาสกัดคุณลักษณะเสียงซึ่งจะได้เป็นทำนองของการร้องและการร้อง เพื่อใช้ค้นหาเพลงที่มีความคล้ายกันกับข้อมูลเพลงต้นแบบในชุดข้อมูลที่เตรียมไว้แสดงเป็นผลลัพธ์ นอกจากนี้ระบบยังรับข้อมูลนำเข้าที่เป็นเสียงร้อง เพื่อนำมาแปลงเป็นคำร้อง สำหรับการเทียบความคล้าย ของคำร้องกับข้อมูลคำร้องของเพลงต้นแบบในชุดข้อมูลที่เตรียมไว้ แล้วนำค่าความคล้ายทั้งหมดมาวิเคราะห์ซึ่งจะช่วยให้ได้ผลลัพธ์ที่แม่นยำยิ่งขึ้น

## วัตถุประสงค์

เพื่อพัฒนาเครื่องมือช่วยค้นหาเพลงไทยและแนะนำเพลงที่ใกล้เคียงกับเพลงที่ค้นหาซึ่งผู้ใช้งานใจได้

## ขอบเขตของโครงการ

1. เพลงไทย 5 ประเภทได้แก่ เพลงปอป เพลงร็อก เพลงลูกทุ่ง เพลงแจ๊สและเพลงอิปปอป ประเภทละ 50 เพลง รวม 250 เพลง โดยเพลงแต่ละเพลงจะเป็นเพลงประเภทใดประเภทหนึ่งเท่านั้น
2. ชุดข้อมูลเก็บท่อนยุคของเพลงต้นแบบซึ่งประกอบด้วยข้อมูลเนื้อร้อง และข้อมูลเสียงชนิดมิเดี้ย (MIDI)
3. ท่อนยุค คือ ท่อนของเนื้อร้องที่ปรากฏซ้ำกันในเพลง ซึ่งทำให้ผู้ฟังจำเพลงนั้นได้ง่าย ในโครงการนี้ความยาวของท่อนยุคตั้งแต่ 10 ถึง 15 วินาที สำหรับท่อนยุคที่มีความยาวมากกว่า 15 วินาทีจะตัดเฉพาะส่วนต้นของท่อนยุคเพียงแค่ 15 วินาทีเท่านั้น
4. ข้อมูลนำเข้าเป็นเสียงร้องหรือเสียงชั้มที่เริ่มจากส่วนต้นของท่อนยุคของเพลง โดยมีความยาวเท่ากับเพลงต้นแบบในชุดข้อมูล และการร้องและชั้มจะทำด้วยเสียงของบุคคลเดียวกันโดยไม่มีเสียงดนตรีหรือเสียงอื่นประกอบ

## วิธีการดำเนินงาน

### แผนการศึกษา

1. ศึกษาการค้นคืนเพลงจากการร้องและการชั้ม
2. ศึกษางานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับการการค้นคืนเพลงจากการร้องและการชั้ม
3. ศึกษาประสิทธิภาพของขั้นตอนวิธีกับคุณลักษณะต่าง ๆ ของเพลงไทย
4. ออกรูปแบบระบบและพัฒนาโปรแกรมค้นคืนเพลงไทยจากการร้องและการชั้ม
5. ทดสอบประสิทธิภาพโปรแกรมค้นคืนเพลงไทยจากการร้องและการชั้ม
6. ประเมินและอภิปรายผล
7. จัดทำเอกสาร

### ระยะเวลาที่ศึกษา

ขั้นตอน	ปี 2562					ปี 2563			
	ส.ค.	ก.ย.	ต.ค.	พ.ย.	ธ.ค.	ม.ค.	ก.พ.	มี.ค.	เม.ย.
1. ศึกษาการค้นคืนเพลงจากการร้องและการยั่ม									
2. ศึกษางานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับการการค้นคืนเพลงจากการร้องและการยั่ม									
3. ศึกษาประสิทธิภาพของขั้นตอนวิธีกับคุณลักษณะต่าง ๆ ของเพลงไทย									
4. ออกแบบระบบและพัฒนาโปรแกรมค้นคืนเพลงไทยจากการร้องและการยั่ม									
5. ทดสอบประสิทธิภาพโปรแกรมค้นคืนเพลงไทยจากการร้องและการยั่ม									
6. ประเมินและอภิปรายผล									
7. จัดทำเอกสาร									

### ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ

- ประโยชน์ด้านความรู้และประสบการณ์ต่อไปนี้

  - ได้ความรู้ ความเข้าใจเกี่ยวกับการพัฒนาระบบ
  - ได้ฝึกการคิดวิเคราะห์ การทำงานอย่างมีระบบ และการทำงานเป็นกลุ่ม

- 1.3 ได้รับความรู้เรื่องการทำงานที่เกี่ยวข้องกับเสียงเพลงมากขึ้น
- 1.4 ได้รับความรู้เกี่ยวกับการเขียนโปรแกรมและการพัฒนาระบบค้นคืนเพลงไทย
  
2. ประโยชน์ที่ได้จากการพัฒนาขึ้น
  - 2.1 ได้เครื่องมือที่ช่วยในการค้นคืนเพลงไทยได้อย่างมีประสิทธิภาพมากขึ้น
  - 2.2 ได้เครื่องมือที่สามารถแนะนำเพลงที่ใกล้เคียงกับเพลงที่ต้องการค้นหาได้

## อุปกรณ์และเครื่องมือที่ใช้

### 1. ฮาร์ดแวร์

คอมพิวเตอร์ส่วนตัวที่มีหน่วยประมวลผลกลางความเร็วไม่ต่ำกว่า 1.4 GHz หน่วยความจำหลักความจุไม่ต่ำกว่า 8 GB และหน่วยความจำสำรองความจุไม่ต่ำกว่า 128 GB จำนวน 2 เครื่อง

### 2. ซอฟต์แวร์

- 2.1 ระบบปฏิบัติการ Windows หรือ macOS
- 2.2 Google Colab Python notebook
- 2.3 ไลบรารี Python สำหรับการทำงานและคำนวณข้อมูล เช่น librosa, numpy, pandas, sklearn, scipy

## งบประมาณ

1. เอสเอสดีพกพา ความจุ 1 TB	2 ชิ้น 11,180 บาท
2. กระดาษเอ4 จำนวน 500 แผ่น	120 บาท
3. ค่าเข้าเล่มเอกสาร	<u>300</u> บาท
รวม	<u>11,600</u> บาท

## เอกสารอ้างอิง

- [1] Shazam. [<https://www.shazam.com>]. เข้าถึงเมื่อ 7 พฤษภาคม พ.ศ. 2562
- [2] Soundhound. [<https://www.soundhound.com/soundhound>]. เข้าถึงเมื่อ 7 พฤษภาคม พ.ศ. 2562
- [3] Kichul Kim, Kang Ryoung Park, Sung-Joo Park, Soek-Pil Lee, and Moo Young Kim, “Robust Query-by-Singing/Humming System against Background Noise Environments”, IEEE Transactions on Consumer Electronics, Vol. 57, No. 2, pp. 720-725, 2011
- [4] Rifki Afina Putri and Dessi Puji Lestari, “Music Information Retrieval Using Query-by-Humming Based on the Dynamic Time Warping”, in Proceedings of the 5th International Conference on Electrical Engineering and Informatics 2015, Denpasar, Indonesia, pp. 65-70, 2015
- [5] Hung-Ming Yu, Wei-Ho Tsai, and Hsin-Min Wang, “A Query-by-Singing Technique for Retrieving Polyphonic Objects of Popular Music”, in Proceedings of the Second Asia Information Retrieval Symposium, Jeju Island, Korea, pp. 439-453, 2005
- [6] Marta Jaczyńska, Piotr Bobiński and Agnieszka Pietrzak, “Music Recognition Algorithms Using Queries by Example”, in Proceedings of the 2018 Joint Conference - Acoustics, Ustka, Poland, pp. 108-111, 2018
- [7] Nastaran Borjian, “Query-by-Example Music Information Retrieval by Score-Based Genre Prediction and Similarity Measure”, International Journal of Multimedia Information Retrieval, Vol. 6, No. 2, pp. 155–166, 2017
- [8] Tomasz Maka and Piotr Dziurzanski, “Parallel Audio Features Extraction for Sound Indexing and Retrieval Systems”, in Proceedings of the Electronics in Marine-2013, Zadar, Croatia, pp. 185-189, 2013
- [9] Yu Song, Wen-Hong Wang, and Feng-Juan Guo, “Feature Extraction and Classification for audio information in news video”, in Proceedings of the 2009 International Conference on Wavelet Analysis and Pattern Recognition, Baoding, China, pp. 43-46, 2009
- [10] Chung-Che Wang and Jyh-Shing Roger Jang, “Improving Query-by-Singing/Humming by Combining Melody and Lyric Information”, IEEE/ACM Transaction on audio, speech and language processing , Vol. 23, No. 4, pp. 798-806, 2015

## ประวัติผู้เขียน



ชื่อ นางสาวขวัญชนก ศิลปพิบูลย์  
รหัสนิสิต 5933606023  
Email ksillapapibul@gmail.com  
กำลังศึกษาหลักสูตรวิทยาศาสตรบัณฑิต  
สาขาวิชาบริการคอมพิวเตอร์  
ภาควิชาคณิตศาสตร์และวิทยาการคอมพิวเตอร์  
คณะวิทยาศาสตร์ จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย



ชื่อ นางสาวณีญาภรณ์ เพชรปาน  
รหัสนิสิต 5933624323  
อีเมล neeyabhorn@gmail.com  
กำลังศึกษาหลักสูตรวิทยาศาสตรบัณฑิต  
สาขาวิชาบริการคอมพิวเตอร์  
ภาควิชาคณิตศาสตร์และวิทยาการคอมพิวเตอร์  
คณะวิทยาศาสตร์ จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย