# PROPOSAL BIRD SONG IDENTIFICATION

Thanyaporn Phinthuphan 19 Nov 2018

# **Outline**

- Introduction
- Literature review
- Methodology
- Result
- Conclusion & Next step

Background & Objective

เพื่อพัฒนาโปรแกรมสำหรับจำแนกชนิดนกจากเสียงร้อง โดยใช้วิธีการทางคอมพิวเตอร์

และ machine learning ในการประมวลผล เพื่อนำไปใช้ประโยชน์ในการศึกษาเกี่ยวกับนกใน

ประเทศไทย และการสำรวจประชากรนกในแต่ละท้องถิ่น

#### Scope

- จำแนกเสียงนกในประเทศไทย โดยมีความตั้งใจจะพัฒนาให้รองรับเสียงนกมากกว่า 40 ชนิด
- เบื้องตันทดลองบนเสียงนกจำนวน 11 ชนิด ซึ่งเป็นนกที่พบได้บ่อยในกรุงเทพฯ























#### Planning

- รวบรวมข้อมูลเสียงนกที่พบได้บ่อยในกรุงเทพฯ เพื่อใช้ในการสร้างและทดสอบโมเดล
- ศึกษางานวิจัยที่เกี่ยวข้อง เพื่อหาแนวทางและตัวอย่างขอบเขตของโครงงาน
- สร้างโมเดลโดยอ้างอิงจากวิธีการของงานวิจัยตัวอย่าง
- ทดสอบโมเดลบนข้อมูลเดียวกันกับงานวิจัยตัวอย่าง เพื่อเปรียบเทียบประสิทธิภาพของโมเดล
- นำโมเดลมาประยุกต์ใช้บนข้อมูลเสียงนกที่รวบรวมไว้ และทดสอบประสิทธิภาพเทียบกับข้อมูลจากงานวิจัย
- พัฒนาโมเดลเพิ่มเติมเพื่อให้มีประสิทธิภาพดีขึ้น ถูกต้องแม่นยำมากขึ้น และรวดเร็วขึ้น
- พัฒนาโปรแกรมในส่วนของฟังก์ชันการใช้งาน ให้สามารถใช้งานได้ง่าย และสวยงาม

#### Benefits

- สามารถนำโปรแกรมที่ได้ไปใช้จำแนกชนิดนกจากเสียงร้องตามธรรมชาติได้จริง
- ผลลัพธ์ที่ได้มีความแม่นยำมากกว่าร้อยละ 90 ขึ้นไป

## Literature review

- Spectrogram
- Short-time Fourier transform
- Random forest
- AUC
- K-Fold Cross Validation

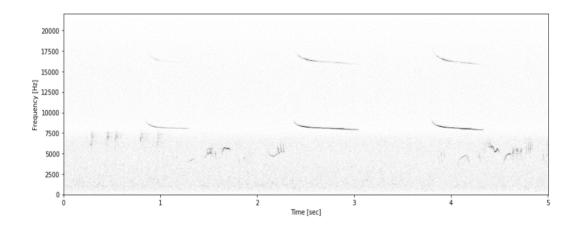
### Literature review

- Bird Song Classification in Field Recordings
- Winning Solution for NIPS4B 2013 Competition by Mario Lasseck
- จำแนกเสียงนกจำนวน 87 ชนิดที่อัดจากสถานที่ต่าง ๆ ในฝรั่งเศส
- ผลของงานวิจัยนี้ ได้คะแนน AUC score เท่ากับ 91.75%

- ขั้นตอนที่ 1: Preprocessing
- ขั้นตอนที่ 2: Segmentation
- ขั้นตอนที่ 3: Feature generation
- ขั้นตอนที่ 4: Classification

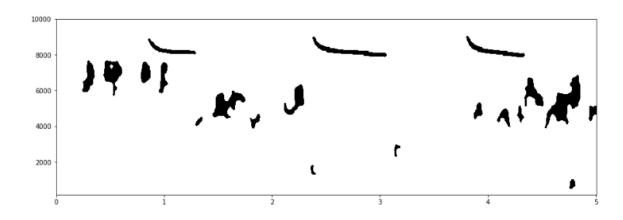
#### **Preprocessing**

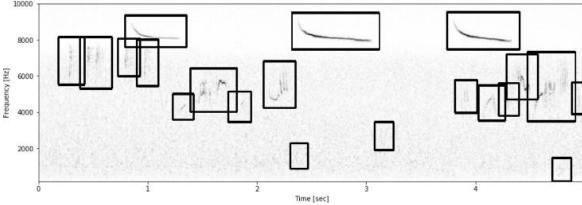
- แปลงเป็น spectrogram ด้วยเทคนิค STFT โดยใช้ฟังก์ชันหน้าต่างแบบ Hann window
- normalize ค่าใน spectrogram ให้อยู่ในช่วง 0 ถึง 1
- คัดเลือกช่วงความถี่ให้เหลือเพียงช่วง 170 10,000 Hz
- 🖣 ผลลัพธ์ในขั้นตอนนี้คือ spectrogram ในช่วงความถี่ที่เหมาะสม ซึ่งเสมือนเป็นรูปภาพขาวดำ



#### Segmentation

- aบสัญญาณพื้นหลัง (background noise) ในภาพออกด้วยเทคนิค median clipping
- closing, dilation, median blur โดยใช้ OpenCV
- แยกส่วนประกอบโดยการหาเส้นขอบ (contour)
- ผลลัพธ์ในขั้นตอนนี้คือ รายการของภาพชิ้นส่วนสำคัญของภาพ พร้อมกับช่วงความถี่ของชิ้นส่วนนั้น





#### Feature generation

- นำเสียงของนกมาทำขั้นตอนที่ 1 และ 2 เพื่อหาชิ้นส่วนสำคัญของเสียงของนกแยกตามชนิด
- าง reature โดยหาเปอร์เซ็นต์ความคล้ายสูงสุดของไฟล์เทียบกับแต่ละชิ้นส่วนของนกชนิดนั้น ๆ
- ใช้เทคนิค normalized cross-correlation
- เทียบเฉพาะช่วงความถี่ที่ใกล้เคียงกันเท่านั้น

#### Classification

- แยกออกเป็นหลายโมเดลตามจำนวนชนิดของนก
- แต่ละโมเดลจะแทนนกชนิดหนึ่งและจะทำนายว่ามีเสียงนกชนิดนั้นอยู่ในไฟล์เสียงที่นำมาทดสอบหรือไม่
- ใช้โมเดล random forest
- a กำค่าคะแนนมากกว่าค่า threshold หนึ่ง ๆ เราจะตอบว่ามีเสียงนกชนิดนั้นอยู่ในไฟล์เสียงที่นำมาทดสอบ

## Result

- ผลจากการทดสอบบนข้อมูลจากงานวิจัยที่เกี่ยวข้องบน Kaggle
- ผลจากการทดสอบบนข้อมูลที่ใช้ในโครงงาน

## Result On Kaggle

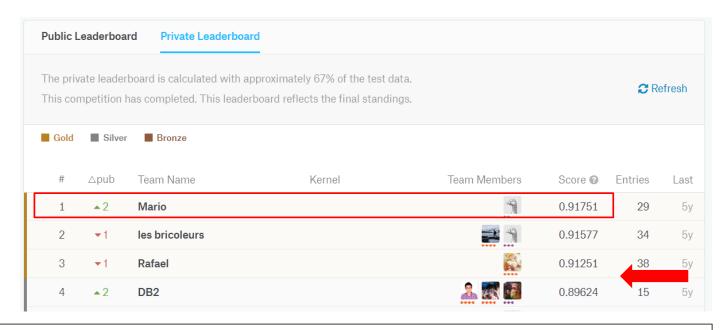
- AUC score 90.17%
- คิดเป็นอันดับที่ 4 ในการแข่งขัน



#### Multi-label Bird Species Classification - NIPS 2013

Identify which of 87 classes of birds and amphibians are present into 1000 continuous wild sound recordings

32 teams · 5 years ago



0.90407

### Result

#### On Thai birds data

- ไฟล์เสียงนกที่ใช้รวบรวมจากเว็บไซต์ www.xeno-canto.org
- จำนวน 120 ไฟล์ ความยาวประมาณ 4 40 วินาที
- ประกอบด้วยเสียงนก 11 ชนิด ชนิดละ 10 ไฟล์ และเสียงนกอื่น ๆ อีก 10 ไฟล์
- แต่ละไฟล์อาจมีเสียงนกหลายชนิดปนกันได้

# Result On Thai birds data

- ประเมินผลด้วยค่า AUC score
- ใช้วิธี 5-Fold Cross Validation
- AUC score เฉลี่ยเท่ากับ 92.6%

Class no	Class Name	#features	AUC score
1	นกเขาใหญ่ (Spilopelia chinensis)	351	0.9864
2	นกเขาชวา (Geopelia striata)	423	0.9477
3	นกเอี้ยงสาลิกา (Acridotheres tristis)	306	0.6227
4	นกกระแตแต้แว้ด (Vanellus indicus)	574	0.9909
5	นกกระจอกบ้าน (Passer montanus)	334	0.9955
6	นกกาเหว่า (Eudynamys scolopaceus)	399	0.8833
7	นกกินปลีอกเหลือง (Cinnyris jugularis)	368	0.9773
8	นกตีทอง (Psilopogon haemacephalus)	458	0.9591
9	นกยางเปีย (Egretta garzetta)	277	0.9045
10	นกอีกา (Corvus macrorhynchos)	246	0.9363
11	นกอีวาบตั๊กแตน (Cacomantis merulinus)	407	0.9818

# Result On Thai birds data

- โมเดลที่ได้จึงควรมีค่า recall ที่มาก
- เลือกค่า threshold เท่ากับ 0.11
- recall เท่ากับ 74.55%
- precision เท่ากับ 54.09%

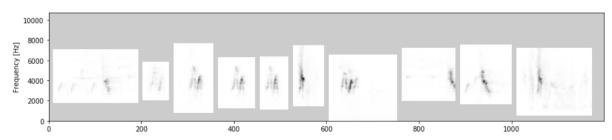
Class no	Class Name	recall	precision
1	นกเขาใหญ่ (Spilopelia chinensis)	1.0000	0.5933
2	นกเขาชวา (Geopelia striata)	0.7000	0.6833
3	นกเอี้ยงสาลิกา (Acridotheres tristis)	0.0000	0.0000
4	นกกระแตแต้แว้ด (Vanellus indicus)	0.9333	0.7000
5	นกกระจอกบ้าน (Passer montanus)	0.9000	0.7333
6	นกกาเหว่า (Eudynamys scolopaceus)	0.5333	0.5167
7	นกกินปลีอกเหลือง (Cinnyris jugularis)	1.0000	0.6467
8	นกตีทอง (Psilopogon haemacephalus)	0.8000	0.3567
9	นกยางเปีย (Egretta garzetta)	0.5000	0.6000
10	นกอีกา (Corvus macrorhynchos)	0.9000	0.4533
11	นกอีวาบตั๊กแตน (Cacomantis merulinus)	0.9333	0.6667

# Result

#### On Thai birds data

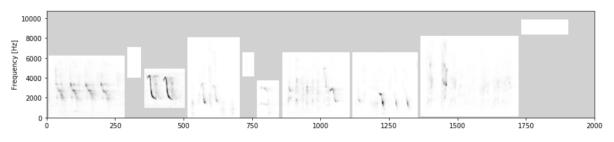






นกกระจอกบ้าน (AUC score 0.9955)





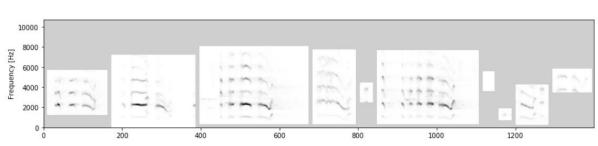
นกเอี้ยงสาลิกา (AUC score 0.6227)

## Result

#### On Thai birds data







www.etaation.ast/biograpianswandsrav.

600 800 1000 1200 1400 1600

นกกระแตแต้แว้ด (AUC score 0.9909)

นกตีทอง (AUC score 0.9591)

# Conclusion & Next step

- เวลาที่ใช้ในการจำแนกเสียงนกจะแปรผันตามความยาวของเสียงที่นำมาทดสอบ
- ปรับโมเดลในการประมวลผล โดยอาจใช้เทคนิค deep learning เข้ามาช่วย
- ขยายขอบเขตของโครงงานให้รองรับเสียงนกมากกว่า 40 ชนิดขึ้นไป
- รับข้อมูลเสียงและประมวลผลแบบ real-time
- มีการแสดงผลลัพธ์เป็นชื่อนก พร้อมรูปภาพ
- มีระบบเก็บข้อมูลชนิดนกที่ได้ยินในแต่ละเวลา