# **MIR HW Report**

106062122 丁憶涵

#### Overview

整份作業分成了三個 task 五個 question,但我只將程式碼分成了兩個檔案,Q1~Q4 的內容都寫在 example\_q1.py 中,而 Q5 則是在 example\_q5.py 中。把 Q1~Q4 的內容都放在一起主要是因為方便修改,由於我的實作方法是把內容包成一個個的 function,不同 question 只需要 call 所需的 function 就好,為避免在更改時不小心少更新哪一個檔案中的內容,或是版本亂掉,因此乾脆將所有都放在一起,同樣的東西只會出現一次,看起來也更清楚乾淨。在這份 report 中,我會先討論每個 question 的執行結果,再簡單敘述我的實作方法與過程。

#### TASK I

### Q1

Result discussion

```
GTZAN dataset
Task 1
***** 01 *****
Genre
                  accuracy
blues
country
disco
                     31.63%
hiphop
jazz
neta1
goc
reggae
rock
Overall accuracy:
                           26.52%
```

在 GTZAN 這個 dataset 中,以 pop 類型的音樂 accuracy 最高,大概是 因為我們的 key finding 根據的分類 規則,是從以前到現在讓人覺得聽起 來最容易喜歡或是接受的音樂表現方 式,也最符合 pop music 的特色,在 一瞬間吸引人的目光,讓人深刻記住 且容易傳唱。而 blues 則是其中

accuracy 最低的,因為 blues 最一開始的出現也是最沒有特定音樂結構的音樂類型。blues 是從在工地中的黑人工作時隨意發出的吼聲、歡呼聲、哼唱等等綜合後慢慢演變而來,由於一開始只是個人表演因此都是自由發揮,並沒有特定的音樂結構,也沒有特定的規範,直到後來才漸漸有「12小節藍調」的出現,但也只是告訴樂手大概的架構,並沒有詳細規範其中的內容,可能隨著演唱者的心情修改歌詞與旋律,旋律也不會遵照常見的12大調/小調,因此當我們用最常見的12大小調的分類方式進行偵測時,

準確率就會大大降低了。

```
GiantSteps dataset
Task 1
***** Q1 *****
-----
Overall accuracy: 22.35%
```

GTZAN dataset 中的 overall accuracy 是 26.52%,而 GiantSteps dataset 則只有 22.35%,由於我

Find Key 的方式是一樣的,因此我想或許是因為在 GiantSteps 中的音檔 有比較多的電子音效,或是節奏感較強旋律感較弱的 Music piece,因此 在 Find Key 的時候會比較無法準確抓到,因此 accuracy 較低。

### Implement

由於最後將 Q1~Q4 的功能都寫在一起,因此名為 Q1 的 function 就新增了許多不同的參數傳入。

```
#%% main
print("GTZAN dataset")
print("Task 1")
print("***** Q1 *****")
Q1(DB , 0 , FILES , False , False , False , False)
```

我在最下方命名了一個新的 cell 叫 main,功能就像在 c code 中的 main function 一樣,將所有的 call function 內容都放在這裡,感覺看起來比較整潔乾淨,也容易對照。

```
def Q1(DB ,gamma ,FILES ,Q3 ,Q4 ,Q4_cqt ,Q4_cens):
這是上面的 Q1 function 的參數對照。
```

DB 是目前的 dataset;gamma 則是在 Q2 中改變的 γ 值;FILES 是目前 dataset 中的所有檔案,會在進入 main 之前將該 dataset 中所有 FILE 儲存完畢,也會在需要用到該 dataset 的所有內容都執行完後再進行下一個 dataset 的內容,避免重複讀取太多次;Q3 是個 bool character,True 代表計算該次的 accuracy 時需要考慮 relative、fifth 和 parallel;Q4 也是一個 bool character,若 Q4 == True,代表這次 find key 時要使用 Krumhansl Schumuckler's method;Q4\_cqt 和 Q4\_cens 同樣是 bool character,是要用於比較使用 chroma\_stft、chroma\_cens 和 chroma\_cqt 會有什麼不同結果,因此若是 Q4\_cqt == True 代表這次使用 的是 chroma\_cqt 得到的結果。

其他的程式碼都是打在 Q1 function 中。

```
if (DB == "GTZAN"):
    content = utils.read_keyfile(f,'*.lerch.txt')
    if (int(content)<0): continue # skip saving if key not found
    gen = f.split('/')[2]
    label[gen].append(utils.LABEL[int(content)])
    gens.append(gen)
elif (DB == "GiantSteps"):
    content = utils.read_keyfile(f,'*.key')
    content = utils.generalize_key(content)
    content = utils.str_to_lerch(content)
    if (int(content)<0): continue # skip saving if key not found</pre>
    label.append(utils.LABEL[content])
else:
    content = utils.read keyfile(f,'*.lerch.txt')
    if (int(content)<0): continue # skip saving if key not found</pre>
    label.append(utils.LABEL[content])
```

因為觀察到 GiantSteps 中的 key file 都是.key 檔,因此我就新增了 elif 確定現在的是否是 GiantSteps dataset,並保留了原本的 else。

```
if(gamma == 0):
    if(Q4_cqt == True):
        cxx = chroma_cqt(y=y , sr=sr)
    elif(Q4_cens == True):
        cxx = chroma_cens(y=y , sr=sr)
    else:
        cxx = chroma_stft(y=y , sr=sr)

else:
    if(Q4_cqt == True):
        cxx = np.log10(1 + gamma * np.abs(chroma_cqt(y=y, sr=sr)))
    elif(Q4_cens == True):
        cxx = np.log10(1 + gamma * np.abs(chroma_cens(y=y, sr=sr)))
    else:
        cxx = np.log10(1 + gamma * np.abs(chroma_stft(y=y, sr=sr)))
chromagram.append(cxx)
```

cxx 的取的也多了很多判斷,讓我能夠用一個檔案實作所有內容,細節前面有提過了,因此就跳過。

```
chroma vector = np.sum(cxx , axis=1)
key_ind = np.max(chroma_vector)
count =0
for i in chroma vector:
   if(i == key_ind):
       key_ind = count%12
   count += 1
chroma_vector = utils.rotate(chroma_vector.tolist(), 12-key_ind)
if(04 == True):
   p_major = pearsonr(chroma_vector , utils.KS["major"])
   p_minor = pearsonr(chroma_vector , utils.KS["minor"])
   p_major = pearsonr(chroma_vector , utils.MODE["major"])
   p_minor = pearsonr(chroma_vector , utils.MODE["minor"])
if(p_major[0] > p_minor[0]):
   key_ind = (key_ind+3)%12
   key_ind = (key_ind+3)%12+12
if DB=='GT7AN':
   pred[gen].append(utils.lerch_to_str(key_ind))
   pred.append(utils.lerch_to_str(key_ind)) # you may ignore this when starting with GTZAN dataset
```

chroma\_vector 是將 chromagram 中的內容每一列相加,讓他變成一個長度為 12 的 array,對應到每一個 key,用 rotate()將 tonic 移到 vector 的開頭位置,這樣和 MODE 進行比較的時候才會是正確的順序,pearsonr 則是確定兩個陣列的相似度,因此和 MODE["major"]相似度較大的話就是 Major,又因為 chroma\_vector 和 key\_ind 在計算時是以'C'當開始音,和 annotation 要求的不相符,因此在存入 pred 前須將整個數值往後加三位,才能對應到正確的 annotation。

```
label_list, pred_list = list(), list()
print("Genre \taccuracy")
for g in GENRE:
    correct = 0
    fifth = 0
   relative = 0
    parallel = 0
    for acc_n in range(len(label[g])):
       l_tmp = utils.str_to_lerch(label[g][acc_n])
       p_tmp = utils.str_to_lerch(pred[g][acc_n])
       if (label[g][acc_n] == pred[g][acc_n]):
       | correct += 1
elif (l_tmp - p_tmp == 12 or l_tmp - p_tmp == -12):
            parallel += 1
       elif (l_tmp<12 and (l_tmp+7)%12 == p_tmp):
            fifth += 1
        elif (l_{tmp}=12 \text{ and } (l_{tmp}=7)\%12 == p_{tmp}=12):
            fifth += 1
       elif ((l_tmp+9)%24 == p_tmp):
          relative += 1
    if(Q3 == True):
           acc = ((correct + 0.5*fifth + 0.3*relative + 0.2*parallel) / len(label[g]))*100
            acc = 0
           acc = (correct / len(label[g]))*100
           acc = 0
    print("{:9s}\t{:8.2f}%".format(g,acc))
    label_list += label[g]
   pred_list += pred[g]
label list = label
pred_list = pred
```

因為只有 GTZAN 有不同的 genre 需要分開 print,因此其他都是直接將 label 存入 label\_list,之後算總 accuracy 就好,而總 accuracy 的算法和 個別的 accuracy 一樣只是範圍變大了而已。

為了避免每一行程式碼太長,我先將 label 和對應的 pred 的 key 換算成數值後再進行運算, parallel 會剛好相差 12, 而 relative 則會相差 9(以 24當一個循環的話),而 fifth 則是差七個音,但是會同為大調(或同為小調),因此我是將大調和小調分開,這樣只須確定 tonic 相同就好。

#### Result discussion

r = 1	
Genre	accuracy
blues	7. 14%
country	34. 34%
disco	32.65%
hiphop	13. 58%
jazz	16. 46%
metal	21. 51%
pop	40. 43%
reggae	31. 96%
rock	33. 67%
Overall accuracy	7: 26. 16%

r = 10	
Genre	accuracy
blues	4. 08%
country	31. 31%
disco	28. 57%
hiphop	14.81%
jazz	11. 39%
metal	19. 35%
pop	39. 36%
reggae	28.87%
rock	30. 61%
Overall accuracy	23. 54%

r = 100	
Genre	accuracy
blues	4. 08%
country	31. 31%
disco	28. 57%
hiphop	9.88%
jazz	13. 92%
metal	19. 35%
pop	34. 04%
reggae	24. 74%
rock	27. 55%
	-
Overall ac	ccuracy: 21.86%

r = 1000	
Genre	accuracy
blues	5. 10%
country	31.31%
disco	27. 55%
hiphop	8.64%
jazz	13.92%
metal	19.35%
pop	32.98%
reggae	25. 77%
rock	28. 57%
Overall accuracy	7: 21.86%

### **GTZAN** dataset

先用不同的  $\gamma$  值進行 log 運算後再找 key 的話,可以發現當  $\gamma$  當  $\gamma$  越大,總 accuracy 越來越小,但並不是所有種類的音樂都越來越小,blues 在  $\gamma=1000$  的時候 accuracy 反而比  $\gamma=100$  的時候還要大,hiphop 也是在  $\gamma=10$  會有最大值,若是再和未進行 logarithmic compression 的 Q1 的執

行結果進行比較,發現不同的音樂類型要得到最大的 accuracy,所需的條件都不太一樣,可能跟每一種音樂類型的特色有關,有些種類有比較多的樂器疊加在一起聲音互相受到的影響比較大,而有些音樂比較重節拍旋律來說反而比較簡單等等。

```
GTZAN dataset
Task 1
***** Q1 ****
Genre
                 accuracy
blues
country
disco
                    31.63%
hiphop
jazz
meta1
                    41.49%
pop
reggae
                    32.99%
rock
                    34.69%
Overall accuracy:
                         26.52%
```

r = 1	
Overall accuracy: r = 10	21.69%
Overall accuracy: r = 100	20. 70%
Overall accuracy: r = 1000	20. 03%
Overall accuracy:	19.87%

GiantSteps dataset 中,同樣也是 γ 值越大,overall accuracy 越小。 因此可以得到的結論就是當 logarithmic compression 的 γ 值越 大,會普遍降低 Key finding 的準確 度。

## · Implement

除了設定了不同的  $\gamma$  值之外,其餘部分皆和 Q1 的 Implement 相同。

## Q3

#### Result discussion

***** Q1 *****	
Genre	accuracy
blues	7. 14%
country	32. 32%
disco	31.63%
hiphop	13. 58%
jazz	16. 46%
metal	24. 73%
pop	41. 49%
reggae	32.99%
rock	34. 69%
Overall accuracy	y: 26.52%

***** Q3 *****	
Genre	accuracy
blues	18. 37%
country	54.85%
disco	49.80%
hiphop	20.62%
jazz	31. 52%
metal	34. 41%
pop	54.04%
reggae	46. 29%
rock	47. 76%
Overall accuracy	: 39. 99%

```
GiantSteps dataset
Task 1
***** Q1 *****
-----
Overall accuracy: 22.35%
```

```
***** Q3 *****
-----
Overall accuracy: 32.33%
```

觀察兩個 dataset 的結果,若是用 Q3 中計算 accuracy 的方法得到的 accuracy,在 GTZAN 中 overall accuracy 增長了(39.99-26.52)/26.52 = 50.79%,而 GiantSteps 增長了(32.33-22.35)/22.35 = 44.65% 可以發現的是,其實受到泛音、以及和弦音彈奏時的輕重差異等等因素, 導致聲音在偵測時的誤差非常嚴重,若是將這些都等比例的考慮進去,能有效的提高 accuracy 約 50%左右。

## · Implement

實作方法在 Q1 的 Implement 有詳細解釋過了,因此這部分就先跳過。

### **TASKII**

#### Q4

#### Result discussion

Task 2 ***** Q4 1 ****	*
Genre	accuracy
blues	17. 35%
country	29. 29%
disco	29. 59%
hiphop	14.81%
jazz	16. 46%
metal	26.88%
pop	42.55%
reggae	36.08%
rock	34.69%
Overall accuracy	y: 27.96%
use chroma_cqt	
Genre	accuracy
blues	21. 43%
country	48. 48%
disco	28. 57%
hiphop	22. 22%
jazz	13. 92%
metal	41. 94%
pop	40. 43%
reggae	37. 11%
rock	42. 86%
O11	v: 33.57%
Overall accuracy	y: 33.37%
use chroma_cens Genre	accuracy
blues	21. 43%
country	41. 41%
disco	25. 51%
hiphop	23. 46%
jazz	8. 86%
metal	35. 48%
pop	30. 85%
reggae	30. 93%
rock	35. 71%
	00.11/0
Overall accuracy	y: 28.67%
overall accurac	20.0170

對 Jazz 和 rock 兩種類型來說,key 的判斷是不是 binary 並沒有任何影響,但對 reggae 和 metal 來說, accuracy 會降低不少,同時,blues 類型的音樂卻在改變了 key MODE 的 判斷方式後大大的提升了 accuracy。這個結果可能和音樂的結構有關係, 藍調音樂對於音樂的結構比較沒有強制的規範,都是比較隨興的為主,因此經過音或是非該調性音階上的音會比較常出現,因此當不是只有1和0兩種判斷時,能夠更加準確地找到他

## 的 key 是什麼。

但我無法理解為什麼 reggae 和 metal 會在改用 Krumhansl-Schumuckler's method 後 accuracy 反而降低了,可能跟他們的重拍特色有關?但若是要用 Krumhansl-Schumuckler's method 進行 Key Finding 時,可能要避開這個 兩類型的音樂,可以得到更好的結果。

chroma\_stft 在抓他的 chroma vector 的時候,主要是抓最強烈的音,或是說是最大聲的音?其他較弱的音就比較被忽視,但 chroma\_cqt 除了同樣會抓最強烈的音之外,對於中強度的音的紀錄也比較明顯,而

chroma\_cens 則是有點像 chroma\_stft 和 chroma\_cqt 居中的狀態,但因為每個音樂類型也有不同的音樂結構特色,因此 overall accuracy 雖然是 chroma\_cqt > chroma\_cens > chroma\_stft,但在個別上就有很大的差異,比如說 pop music 就是用 chroma\_stft 會是最高的,而 country music 則是在 chroma\_cqt 的使用下可以得到將近 50%的 accuracy。雖然我有實作了 chroma\_cens 和 chroma\_cqt,但造成補同結果的真實原因其實並不是非常清楚跟確定,只能透過結果以及查相關資料進行反推。

GiantSteps dataset Task 1 \*\*\*\*\*\* Q1 \*\*\*\*\* -----Overall accuracy: 22.35%

GiantSteps 只有 overall accuracy,但若是將 GTZAN dataset 中得到的結 論套用至此 dataset 中,依然可以得 到相同的結果。

Task 2 ***** Q4_1 ****	
Overall accuracy: use chroma_cqt	27.81%
Overall accuracy: use chroma_cens	37. 75%
Overall accuracy:	34. 44%

r = 1		r = 10	•	r = 100		r = 1000	
Genre	accuracy	Genre	accuracy	Genre	accuracy	Genre	accuracy
blues	17. 35%	blues	17. 35%	blues	20. 41	% blues	21. 43%
country	31. 31%	country	28. 28%	country	28. 28	% country	29. 29%
disco	31.63%	disco	26. 53%	disco	26. 53	% disco	25. 51%
hiphop	12. 35%	hiphop	14.81%	hiphop	12. 35	% hiphop	11. 11%
jazz	15. 19%	jazz	13.92%	jazz	15. 19	% jazz	15. 19%
metal	25.81%	metal	24. 73%	metal	24. 73		24. 73%
pop	42.55%	рор	40. 43%	pop	37. 23	gog wob	37. 23%
reggae	35.05%	reggae	30. 93%	reggae	27.84	% reggae	29. 90%
rock	33.67%	rock	32.65%	rock	31. 63	% rock	31.63%
Overall accura	acy: 27.7	2% Overall accur	acy: 25.9	3%Overall	accuracy:	25.33%0vera11	accuracy: 25.57%
use chroma_cq	t	use chroma_cq	t accuracy 22.45%	use chro	ma_cqt accuracy 25.51	use chro	oma_cqt
Genre	accuracy 22.45%	Genre	accuracy	Genre	accuracy	Genre	accuracy 25. 51%
blues	22. 45%	blues	22. 45%	blues	25. 51	.% blues	25. 51%
country	45.45%	country	41.41%	country	37. 37	% country	37. 37%
disco	27. 55%	disco	26. 53%	disco	24. 49	% disco	24. 49%
hiphop	20. 99%	hiphop		hiphop	22. 22	% hiphop	22, 22%
jazz	11. 39%	jazz	10. 13%	jazz	7. 59	% jazz	22. 22% 7. 59%
metal	39. 78%	metal	37.63%	metal	35. 48	8% metal	35. 48%
pop	38. 30%	pop	34.04%	pop	28. 72		28. 72%
reggae	35.05%	reggae	34. 02%	reggae	32. 99		32. 99%
rock	40.82%	reggae rock	38. 78%	rock	32. 99 36. 73	% rock	36. 73%
 Ovorall accure	21 Q					28 43%0vora11	 accuracy: 28.43%
	ns		ns	use chro	ma cens	use obre	oma_cens
	accuracy				accuracy		accuracy
blues		blues	21. 43%	hlues	22. 45	5% bluce	22. 45%
country	41. 41%	country	34. 34%	country	27. 27	DIGOD	23. 23%
disco	23. 47%	disco	22. 45%				22. 45%
hiphop	20. 99%	hiphop	19. 75%	hiphop	19. 75		19. 75%
jazz	8. 86%	jazz	7. 59%	jazz	8. 86	ia77	19. 75% 11. 39%
metal	34. 41%	metal	34. 41%	metal	31. 18		31. 18%
рор	28. 72%	рор	24. 47%	рор	21. 28	metai pop	20. 21%
reggae	29. 90%	reggae			28. 87		27. 84%
rock	34. 69%	rock	30. 61%	rock	27. 55	5% rock	26. 53%
						TOCK	
Overall accura	acy: 27.6	0% Overall accur	acy: 25.3	3%0vera11	accuracy:	23.66% <sub>Overall</sub>	accuracy: 23.06%

當使用 Krumhansl-Schumuckler's method 並進行 logarithmic compression 之後,不會再像之前一樣 $\gamma$ 值越大,overall accuracy 越小,而是到 $\gamma$ =1000 時開始回升,有點像是一個曲線的波動的感覺,且經過 logarithmic compression,不再像 Q4\_1 一樣 chroma\_cqt > chroma\_cens > chroma\_stft,而是 chroma\_cqt > chroma\_stft > chroma\_cens,而且 $\gamma$ 值越大造成的差異越大,大概是因為經過 logarithmic compression 之後,除了音量的比例大小會跟人耳聽到的較 為類似之外,也會將微小的差異進行放大,因此才會得到這個結果。

<b>河热队之力</b> 7 也	日 1211以八九7年
***** Q4_3 ****	
Genre a	ccuracy
blues	29. 08%
country	51.92%
disco	46. 63%
hiphop	22. 22%
jazz	32. 15%
metal	37. 74%
рор	54. 89%
reggae	48. 97%
rock	47. 24%
	111211
Overall accuracy:	41.34%
use chroma_cqt	
Genre a	ccuracy
blues	30.00%
country	64.65%
disco	37. 76%
hiphop	28. 27%
jazz	28. 10%
metal	46. 99%
pop	46. 91%
reggae	46. 29%
rock	51. 53%
Overall accuracy:	42. 56%
use chroma_cens	
	ccuracy
blues	27. 76%
country	56. 36%
disco	33. 47%
hiphop	29. 51%
jazz	22.66%
metal	39. 35%
pop	36. 28%
reggae	39. 90%
rock	43. 47%
Overall accuracy:	36. 75%

將 Q4 應用到 Q3 中之後,原本 Q3 的 overall accuracy 是 39.99%也增加到了 41.34%,同時和 Q4\_2 中一樣出現 chroma\_cqt > chroma\_stft > chroma\_cens 的現象,雖然我不太確定 原因。

```
Task 2

***** Q4_1 *****

Overall accuracy: 27.81%

use chroma_cqt

Overall accuracy: 37.75%

use chroma_cens

Overall accuracy: 34.44%
```

然後是 GiantSteps dataset,不論是 Q4\_1 還是 Q4\_2、Q4\_3,結果都和將 GTZAN dataset 在 Q4 的條件下應用在 Q1 時的 overall accuracy 的結論一樣, 可能因為沒有多種的音樂類型對 overall

accuracy 的值進行干擾,因此結果較為統一。

***** Q4_2 **** r = 1 		* - 0
Overall accuracy: use chroma_cqt 	27. 48%	0 u -
Overall accuracy: use chroma_cens	36. 26%	u -
Overall accuracy: r = 10	33. 61%	
Overall accuracy: use chroma_cqt	27. 48%	
Overall accuracy: use chroma_cens	35. 26%	
Overall accuracy: r = 100	31. 95%	
Overall accuracy: use chroma_cqt	26. 66%	
Overall accuracy: use chroma_cens	35. 10%	
Overall accuracy: r = 1000	29. 47%	
Overall accuracy: use chroma_cqt	26. 49%	
Overall accuracy: use chroma_cens	34. 93%	
Overall accuracy:	28. 15%	

***** Q4_3 *****	
 Overall accuracy: use chroma_cqt	37. 15%
Overall accuracy: use chroma_cens	43. 92%
Overall accuracy:	39. 92%

· Implement
除了將對照的 Key 換成了
Krumhansl-Schumuckler's
method 的 Key,以及新增了
chroma\_cens 和 chroma\_cqt 之
外,其餘部分皆和 Q1 的
Implement 相同。

## **TASKIII**

## Q5

### Result discussion

BPS-FH	
correct and parallel	relative detection
Overall accuracy:	38.62%
correct detection	
Overall accuracy:	24.26%

A-MAPS
correct and parallel relative detection
Overall accuracy: 36.53%
correct detection
Overall accuracy: 21.89%

在 Q5 中,在計算 accuracy 時加入了 parallel 等的特性之後進行等比例的 計算,增長的比例比前面的 Task 還要高,BPS-FH 有 59.19%而 A-MAPS 甚至有 66.88%。

### · Implement

#### **BFS-FH**

由於每秒要 find 一次 local key,但所有 file 的 label 又都存在同一個 list 中,因此我多開了一個 int 叫 last\_label\_num 用於存到前一個 file 執行結束後,有多少內容存在 label,便可算出該 file 有多少秒需要進行計算。

```
def Q5_detect(num , sr , y , pred):
    if(num < 16):
        tmp_y = y[:sr*(num+16)]
    elif(num < int(len(y)/sr)-16):</pre>
        tmp y = y[(num-15)*sr:sr*(num+16)]
    else:
        tmp_y = y[(num-15)*sr:]
    cxx = librosa.feature.chroma_cqt(y=tmp_y , sr=sr)
    chroma_vector = np.sum(cxx , axis=1)
    key ind = np.max(chroma vector)
    count =0
    for i in chroma vector:
        if(i == key_ind):
            key ind = count%12
            break
        count += 1
    chroma vector = utils.rotate(chroma vector.tolist(), 12-key ind)
    p major = pearsonr(chroma vector , utils.MODE["major"])
    p_minor = pearsonr(chroma_vector , utils.MODE["minor"])
    if(p_major[0] > p_minor[0]):
        key_ind = (key_ind+3)%12
    else:
        key ind = (\text{key ind+3})\%12+12
    print(num , "\t" , utils.lerch_to_str(key_ind))
    pred.extend([utils.lerch_to_str(key_ind)])
    return
```

在 Q5\_detect function 中,先限定該次是要找哪一秒的 key,需要存取哪段 chromagram 的資料,我讓每一秒計算 local key 時都取前後 15 秒的資料一同計算,以增加 find key 的準確性。將選定的 chromagram 段落存進 tmp\_y 後,其餘的執行方式皆和 Q1 相同。

#### A-MAPS

```
DB = 'A-MAPS'
label, pred = list(), list()
for f in glob(DB+'/*.mid'):
    f = f.replace('\\','/')
    midi_data = pretty_midi.PrettyMIDI(f)
    #get label
    key = midi_data.key_signature_changes
    for i in range(len(key)):
        key_num = utils.parse_key_number(key[i].key_number)
        label.append([int(key[i].time) , key_num])
```

由於 A-MAPS 這個 dataset 皆為 midi 檔,因此用的是 pretty\_midi.PrettyMIDI 為每一個新的 midi file 建立一個新的 class PrettyMIDI 資料,並用 key\_signature\_change 取的該 midi file 的 label key,並存入 label 中。

```
chroma vector = midi data.get chroma()
for count_time in range(int(midi_data.get_end_time())):
    tmp_vector = list()
    for x in range(12):
        if(count_time < 16):</pre>
           tmp_vector.append(chroma_vector[x][:100*(count_time+16)])
        elif(count_time < int(midi_data.get_end_time())-16):
           tmp_vector.append(chroma_vector[x][(count_time-15)*100:100*(count_time+16)])
            tmp_vector.append(chroma_vector[x][(count_time-15)*100:])
    tmp_vector = np.sum(tmp_vector , axis=1)
    key_ind = np.max(tmp_vector)
    count =0
    for i in tmp_vector:
        if(i == key_ind):
           key_ind = count%12
           break
    tmp_vector = utils.rotate(tmp_vector.tolist(), 12-key_ind)
    p_major = pearsonr(tmp_vector , utils.MODE["major"])
    p_minor = pearsonr(tmp_vector , utils.MODE["minor"])
    if(p_major[0] > p_minor[0]):
        key_ind = (key_ind+3)%12
        key_ind = (key_ind+3)%12+12
    pred.extend([utils.lerch to str(key ind)])
    del tmp_vector
label.append([int(midi_data.get_end_time())])
```

用 PrettyMIDI 中的 get\_end\_time 取得該 midi 檔的時間長度,確定我需要算多少次 local key,而且由於 get\_chroma 是取的 chroma vector,因此所有 data 是分成 12 個 list 存在 chroma\_vector 中,因此用和 BFS-FH 相同的概念取得該次我計算 local key 所需要的 chromagram 並存入 tmp\_vector 中,其餘部分皆和 Q1 相同。

```
correct = 0
fifth = 0
relative = 0
parallel = 0
count_len =0
for label_num in range(len(label)):
    if(len(label[label num]) == 1): continue
    for acc_n in range(label[label_num+1][0] - label[label_num][0]):
        l_tmp = utils.str_to_lerch(label[label_num][1])
        p tmp = utils.str to lerch(pred[acc n+count len])
        if (label[label_num][1] == pred[acc_n+count_len]):
            correct += 1
        elif (l_tmp - p_tmp == 12 or l_tmp - p_tmp == -12):
            parallel += 1
        elif (1 tmp<12 and (1 tmp+7)%12 == p tmp):
            fifth += 1
        elif (1 tmp>12 and (1 tmp+7)%12 == p tmp-12):
            fifth += 1
        elif ((1_{tmp+9})\%24 == p_{tmp}):
            relative += 1
    count_len += label[label_num+1][0] - label[label_num][0]
```

在計算 accuracy 和 Q1 不同的是,由於若是 local key 沒變,label 中只會有一個值,但 pred 中有多少秒就會有多少個,因此我在存進 label 時就把幾秒 local key 換成什麼和總共有幾秒的內容都一併存在 label 中,這樣我只要透過存取 label 中的前後 list 的值就可以知道目前的 label 是要對應到多少個 pred 資料。