# **HOW TO FIND ALGORITHM**

\*ส่วนตัวจะแปลงเป็น dataframe เพื่อง่ายต่อการสังเกตข้อมูล

**DATA TRANSFORMATION** 

## STEP 1

แยกข้อมูล info ออกเอาแค่ ส่วน event ที่สนใจแล้วนำข้อมูล มารวมกับ signal ของผู้ตรวจ (SNORE & LEG MOVEMENT)

## STEP 2

เพื่อศึกษาลักษณะของข้อมูลจึง ต้องคำนวณหา Parameter ต่างๆ

Info

	index	event_name	start	period(s)	start_cal	period_cal	end_cal	amp_start	amp_end	peak	med_amp	pw_sp
0	54	Snore	221571.0	1.0	86551	100.0	86701	-3.0	-9.0	12.0	3.0	1638.0
1	56	Snore	225654.0	1.0	88146	100.0	88296	0.0	-6.0	12.0	3.0	1359.0
2	65	Snore	239314.0	1.0	93482	100.0	93632	-3.0	-3.0	9.0	3.0	1557.0
3	94	Snore	297438.0	1.0	116186	100.0	116336	-3.0	0.0	9.0	3.0	1134.0
4	95	Snore	297438.0	1.0	116186	100.0	116336	-3.0	0.0	9.0	3.0	1134.0
694	3088	Snore	6716860.0	1.0	2623773	100.0	2623923	-3.0	0.0	6.0	3.0	1017.0
695	3097	Snore	6735074.0	1.0	2630888	100.0	2631038	-3.0	-3.0	6.0	3.0	1323.0
696	3103	Snore	6748954.0	1.0	2636310	100.0	2636460	-3.0	0.0	6.0	3.0	1404.0
697	3104	Snore	6750253.0	1.0	2636817	100.0	2636967	0.0	0.0	9.0	3.0	1125.0
698	3109	Snore	6765513.0	1.0	2642778	100.0	2642928	0.0	-12.0	6.0	3.0	1242.0
699 ro	699 rows × 14 columns											K

จากการลอง coding พบว่า parameter ที่ เหมาะสม

- Index เริ่ม
- Period of event จากการคำนวณ
  - Peak
  - Power spectrum

ภาพตัวอย่าง dataframe ของ snore ที่รวม parameter ต่างๆ หมายเหตุ

- การคำนวณ index ต้องระวังหาก sampling rate ของ info กับ signal ไม่เท่ากัน
- Leg movement signal ต้องนำ 2 port มาลบกันก่อน และต้องแยกคิดซ้าย-ขวา

Parameter

## **FILTER**

กรณี leg movement ยังไม่มี filter

Notch Filter กรองความถึ่ เฉพาะ (default : 50 Hz)

```
[ ] # highpass before lowpass
b0 ,a0 = signal.iirnotch(50,20,256)
b1, a1 = signal.butter(2,10 /256*2,btype='high')
b2, a2 = signal.butter(2,100 /256*2,btype='low')

Data_EMG = signal.filtfilt(b0,a0,REMG)
Data_EMG = signal.filtfilt(b1,a1,Data_EMG)
REMG_new = signal.filtfilt(b2,a2,Data_EMG)
```

input เป็น list ,output เป็น array

# **KNOWLAGE**

ความรู้ตามทฤษฎีประกอบการหา Algorithm

#### Snore

- period ≈ 1 s
- บาง event เกิดติดๆกันน้อย กว่า 1 s

#### Leg Movement

- period ≈ 0.5 10 s
- หากจุดเริ่มห่างกันไม่เกิน 5 s จะนับเป็น event เดียวกัน (นำไปใช้ตอนตัดค่าติดกันมากไป)
- ถ้าสองข้างซ้ำกันนับแค่ข้างซ้าย

## **DATA ANALYSIS**

## STEP 4

สร้าง for loop ที่มี range เท่ากับจำนวน index ของ signal และใช้ Threshold ที่ได้ มาตั้งเงื่อนไขภายใน loop และเก็บผลที่เป็น ไปตามเงื่อนไขไว้ในรูปแบบ list

## STEP 3

เช็คค่าที่ได้ด้วยคำสั่ง value.counts() เพื่อหาค่ามาทดลอง ตั้งค่า Threshold ที่เหมาะสม

ภาพตัวอย่าง code (เป็นส่วนหนึ่งใน function)

- Snore\_bf คือ dataframe snore signal ของผู้ ตรวจ
- power\_sp คือ function หา power spectrum
- step คือ ระยะในการตรวจวนลูป ซึ่งถ้าเพิ่มจะยิ่งใช้ เวลารันเร็วขึ้น แต่ความละเอียดจะลดลงและอาจ ผิดพลาดมากขึ้น (default : 100)
- ช่วงที่ใช้ในการเช็คขึ้นกับระยะของ event นั้นๆ
- ช่วง peak จะเช็ค mid period +- default : 20 และใส่ abs เพื่อเช็คด้านลบด้วย

```
[ ] df_new['peak'].value_counts() # 28 คำที่แตกต่างกันตั้งแต่ 3 ถึง 129 V

15.0 236
12.0 197
18.0 163
21.0 80
24.0 60
27.0 52
9.0 48
30.0 41
33.0 28
36.0 26
42.0 20
39.0 20
45.0 16
48.0 14
54.0 10
57.0 9
51.0 6
63.0 3
60.0 3
66.0 2
84.0 2
84.0 2
69.0 2
87.0 2
6.0 0
272.0 1
81.0 1
129.0 1
3.0 1
Name: peak, dtype: int64
```

นำผลที่ได้มาตัดค่าที่ติดกันน้อย กว่าที่กำหนดและเช็คจำนวน peak

ภาพตัวอย่าง code (เป็นส่วนหนึ่งใน function)

- นำผลที่ได้ก่อนนี้มาเช็คต่อ โดยชั้นแรกจะ ตัดค่าที่ติดกันมากเกินไป default : period per event
- ส่วนสองจะเช็คจำนวน peak โดยใช้ค่าจาก การสร้างเงื่อนไขในตอนแรก ส่วนจำนวนใช้ การทดลองสุ่มตามความเหมาะสม แนะนำ เริ่มจาก 5 (n = จำนวน peak)

\*การคำนวณความถูกต้องใช้กับทุกการหา Algorithm

## STEP 6

## คำนวณความถูกต้อง Part 1

```
[ ] correct = []
    # for i in df_new['start_cal']: # real data
    for i in df_new['start']: # real data
    diff = {}
    for j in start_new: # test data:
        if abs(j-i) < 256:
        diff[i] = abs(j-i)
    if diff == {}:
        diff[i] = -1
        correct.append(diff)
    print(len(correct),correct)</pre>
```

ภาพตัวอย่าง code (@github)

- หาค่ามีใกล้เคียงกับผลที่ได้จากการ score ของผู้เชี่ยวชาญโดยวน loop เช็ค เงื่อนไขผลต่าง
- จะเก็บในรูป dict {ตำแหน่ง:ผลต่าง} ถ้า ผลต่างมากกว่าเกณฑ์จะตั้งค่าเป็น -1
- เก็บค่าไว้เพื่อไปคำนวณ percent ความ ถูกต้อง

```
n_correct = 0
  check_t = []
  for i in correct:
    if list(i.values())[0] > -1 :
        n_correct += 1
        check_t.append(i)

print(round((n_correct/len(df_new))*100,2),n_correct,check_t)
  print(round((n_correct/len(start_new))*100,2))
```

คำนวณความถูกต้อง Part 2

### ภาพตัวอย่าง code (@github)

- check จำนวนของตำแหน่งที่เป็นไปตามเงื่อนไขและนำมาคำนวณเทียบกับ
  - จำนวน event จากการ score (เช็คความถูกต้อง)
  - จำนวน event จาก algoritm (เช็คสัดส่วน detect ถูกเทียบกับไม่ถูกต้อง)

## **OPTIONAL**

กรณี leg Movement หากตำแหน่ง สองข้างอยู่ใกล้กัจะนับแค่ที่ขาซ้าย

```
for i in st_R:
    for j in st_L:
        if abs(i-j) < 512 :
            st_R = [s for s in st_R if s != i]</pre>
```

ภาพตัวอย่าง code (ส่วนหนึ่งใน function)

- check ตำแหน่งของซ้ายและขวาที่ใกล้เคียงกัน น้อยกว่า 2 s
- หากใกล้กันจะตัดของข้างขวาออก

```
ความคิดจากการทดลอง ss48
```

```
def findbypeak(data_array,h):
   peak p , = signal.find peaks(data array,height=h)
                                                                  ANOTHER IDEA
   peak_n , _ = signal.find_peaks(-data_array,height=h)
   peakp = pd.DataFrame(np.array(peak p),columns=['peak'])
   peakn = pd.DataFrame(np.array(peak n),columns=['peak'])
                                                                               ใช้ฟังก์ชัน
   peak all = pd.concat([peakp,peakn],axis=0)
   peak all = peak all.sort values(by='peak',ignore index=True)
                                                                             find_peak()
   peak = peak all['peak'].tolist()
   return peak
Data_sn = filter(file_snore_array)
                                                                  เช็คช่วงที่มี Power Spectrum มากกว่าค่าที่
for i in range(0,len(Data sn),200):
   if power sp(Data sn[i:int(i+150*2.56)]) > pw:
                                                                  กำหนดโดย Default
       start.append(i)
                                                                    • Snore: 2000
                                                                    • Leg movement: 10000
start2 = []
p = findbypeak(Data sn,h)
for i in start:
   n = 0
   for j in p:
                                                                  เลือกแค่ช่วงที่มีจำนวน peak >= 5
       if (i \le j) and (j \le i+256):
           n += 1
   if n > = 5:
       start2.append(i)
start new = [start2[0]]
for i in range(1,len(start2)-1):
                                                                 เลือกแค่ช่วงที่มีจำนวน peak >= 5
 if start2[i] - start2[i-1] > 200:
   start new.append(start2[i])
```

หมายเหตุ : parameter --> h in findbypeak() มี default

- Snore: 30
- Leg movement กรณีปกติ : 100
   กรณีรันนาน (สันนิฐานว่าnoiseเยอะ) : ตั้ง (lower,upper) = (h1,h2) = (200,2000)

# HOW TO FIND ALGORITHM

\*ส่วนตัวจะแปลงเป็น dataframe เพื่อง่ายต่อการสังเกตข้อมูล

(DESATURATION)

## STEP 1

เนื่องจากในโปรแกรมแสดงค่า ทุกๆ 768 index จึงต้องเลือก ข้อมูลเพื่อให้สัมพันธ์กัน

<pre>dsat2 = dsat1[0:len(dsat1):768] dsat2</pre>					
	start	spo2			
0	0	97			
768	768	97			
1536	1536	97			
2304	2304	97			
3072	3072	97			
8739072	8739072	0			
8739840	8739840	0			
8740608	8740608	0			
8741376	8741376	0			
8742144	8742144	0			
11384 rows	× 2 columr	าร			

## STEP 2

ศึกษาลักษณะของเหตุการณ์ เพื่อการนำไปเขียน Algorithm

- Oxygen Desaturation คือ การลดลงของค่าความอื่มตัว ออกซิเจนมากกว่าหรือเท่ากับ ร้อยละ 3
- เก็บจุดที่ออกซิเจนเริ่มลดลง จนมีค่าตามกำหนดและเก็บจุด สุดท้ายก่อนออกซิเจนจะมีค่า เพิ่มขึ้น
- จากคำแนะนำของ
  technician เนื่องจากความ
  แกว่งของสัญญาณ หาก
  เหตุการณ์เกิดขึ้นห่างกันน้อย
  กว่า 2 วินาทีให้นับรวมเป็น
  เหตุการณ์เดียวกัน

### เขียน Algorithm

#### \*ตัวอย่างโค้ดที่ลองเขียนก่อนนำไปใส่ใน def (ฉบับสมบูรณ์ใน github)

```
start ds 2= {}
                                                                         [ ] start ds new = []
end ds 2 = \{\}
                                                                              end_ds_new = []
                                                                              for i in range(len(end ds 1)-1):
                                           รวมเหตุการณ์ที่มีระยะห่างกันไม่
                                                                               if (start_ds_l[i+1] - end_ds_l[i] <= 768*2):
c = 0
t = 1000
                                           เกิน 2 วิ๋นาที (ปรับเปลี่ยนได้)
                                                                                   if (start_ds_l[i+j+1] - end_ds_l[i+j] > 768*2):
1 = len(dsat2)
                                                                                     start_ds_new.append(start_ds_l[i])
m = 0
                                                                                     end ds new.append(end ds l[i+j])
# for i in range(c,l-1000):
                                                                               elif (start ds l[i] not in start ds new)&(end ds l[i] not in end ds new):
for i in range(1):
                                         for loop 1st จะเช็คสองค่าแรกของ
                                                                                 start_ds_new.append(start_ds_l[i])
    new spo2 2 = spo2 2[i]
                                         เลขนั้นๆ หากเป็นไปตามเงื่อนไขถึง
                                                                                 end_ds_new.append(end_ds_l[i])
    if (spo2_2[i] <= 50):
                                         ไปเช็คค่าต่อใน loop 2nd
     if spo2 2[i-1] <= 50:
                                                     หากค่าน้อยกว่าเท่ากับ 50 ให้ข้ามหรือให้
        continue
      else : new_spo2_2 = spo2_2[i-1]
                                                     เท่ากับค่าก่อนหน้า (เพราะเป็นค่าที่เกิดจาก
    elif spo2_2[i+1] < new_spo2_2 :
                                                     ความผิดพลาดขณะวัดสัญญาณ)
      for b in range(1,t):
        n spo2 2 = spo2 2[i+b]
       if (n_spo2_2 <= 50):
                                                   for loop 2nd จะเช็คค่าต่อไปเรื่อยๆ จะหยุด
         n spo2 2 = m
                                                   เมื่อค่าต่อไปมากกว่าและค่านั้นมีค่าลดลงจาก
        else: m = n spo2 2
                                                   ค่าตั้งต้นมากกว่าเท่ากับร้อยละ 3
        if (spo2 2[i+b+1] > n spo2 2):
          if n spo2 2 <= 0.97*new spo2 2:
            if (start_2[i+b] not in end_ds_2)&(start_2[i+b]-start_2[i] > 768)&(start_2[i+b]-start_2[i] <= 20000):
            # if (start_2[i+b]-start_2[i] > 768)&(start_2[i+b]-start_2[i] <= 20000):
              start_ds_2[start_2[i]] = new_spo2_2
              end_ds_2[start_2[i+b]] = n_spo2_2
              c = start 2[i+b+1]
                                                                                                 จากทฤษภีระยะของ
              # print(len(dsat2[start_2[i]:start_2[i+b+1]]),dsat2[start_2[i]:start_2[i+b+1]])
                                                                                                 dsat ส่วนใหญ่
              break
          break
                                                                                                 มากกว่า 768 จุด (3
                                                                                                 s) และจำกัดไม่เกิน
                                                                                                 20000 จุด
print(len(start_ds_2),start_ds_2)
print(len(end ds 2),end ds 2)
```

\*หลักการคือใช้ range เด็ดตำแหน่ง ใช้ในการ ไล่ค่าและการเปรียบ เทียบค่าก่อนหลัง และ ตั้งให้จดๆหนึ่งเท่ากับ ตัวแปรหนึ่งเพื่อให้ สามารถย้อนกลับมา เปรียบเทียบได้

# HOW TO FIND ALGORITHM

\*ส่วนตัวจะแปลงเป็น dataframe เพื่อง่ายต่อการสังเกตข้อมูล

(APNEA)

## STEP 1

Data transformation กับ ข้อมูล info เช่นเดียวกับ snore และ leg movement

	event_name	start	period(256)	
70	Obstructive Apnea	567119.0	4326.4	
77	Obstructive Apnea	580031.0	4608.0	
95	Obstructive Apnea	620693.0	6425.6	
99	Obstructive Apnea	629723.0	5785.6	
103	Obstructive Apnea	638012.0	6912.0	
1450	Obstructive Apnea	4171931.0	9139.2	
1455	Obstructive Apnea	4183007.0	10086.4	
1459	Obstructive Apnea	4196355.0	9241.6	
1464	Obstructive Apnea	4208023.0	9472.0	
1468	Obstructive Apnea	4219100.0	9472.0	
238 rows × 3 columns				

## STEP 2

ศึกษาลักษณะของเหตุการณ์ เพื่อการนำไปเขียน Algorithm

- Apnea หรือภาวะหยุดหายใจ คือ การลดลงของความสูงของคลื่นการ หายใจเมื่อเทียบกับความสูงพื้นฐาน ก่อนเกิดเหตุการณ์ มากกว่าหรือ เท่ากับร้อยละ 90 ซึ่งมีระยะมากกว่า หรือเท่ากับ 10 วินาที
- นับแค่เหตุการณ์ที่เกิดซ้ำกันแค่ ใน PFLOW และ FLOWTH จุดเริ่ม : peak ด้านลบ จุดสุดท้าย : peak ด้านบวก

## **FILTER**

input เป็น list ,output เป็น array

```
[ ] b1, a1 = signal.butter(2,0.05 /256*2,btype='high')
  b2, a2 = signal.butter(2,1 /256*2,btype='low')

Data_pf = signal.filtfilt(b1,a1,pflow)
  Data_pf = signal.filtfilt(b2,a2,Data_pf)

[ ] b1, a1 = signal.butter(2,0.05 /256*2,btype='high')
  b2, a2 = signal.butter(2,1 /256*2,btype='low')

Data_fth = signal.filtfilt(b1,a1,flowth)
  Data_fth = signal.filtfilt(b2,a2,Data_fth)
```

ใช้ high pass และ low pass ที่ความถี่หักมุม 0.05 และ 1 ตามลำดับ \*อาจปรับเปลี่ยนได้ตาม ลักษณะสัญญาณแต่ละคน

## **KNOWLAGE**

คำสั่ง signal.find\_peak() จาก scipy Parameter ที่ใช้ signal.find\_peak(data, distance=d, height=h)

- data : ข้อมูลที่ต้องการหา peaks
- distance : เลือกแค่ peaks ที่ห่างระยะ d จุด
- height : เลือกแค่ peaks ที่สูงมากกว่าเท่ากับ h

### เขียน Algorithm

\*ตัวอย่างโค้ดที่ลองเขียนก่อนนำไปใส่ใน def (ฉบับสมบูรณ์ใน github)

แนวคิด

หา peaks ที่ความสูงมากกว่าเท่ากับค่าหนึ่งที่ห่างกันกันมากกว่า 10 วินาที แล้วตรวจสอบว่า หากเป็นจุดเริ่มให้ไปเช็คค่าที่ใกล้เคียง peak ด้านลบ จุด ท้ายไปเช็คค่าที่ใกล้เกียงกับ peak ด้านบวก

```
[ ] x = Data fth
    peak_p , _ = signal.find_peaks(x,height=h,distance=256)
    peak n , = signal.find peaks(-x,height=h,distance=256)
    # peak_p , _ = signal.find_peaks(x,height=h)
     # peak_n , _ = signal.find_peaks(-x,height=h)
[ ] print(peak p)
    print(peak n)
              5310 13214 ... 7851437 7852075 9411290]
        3831 11622 12272 ... 7851197 7922874 7926868]
[ ] peakp = pd.DataFrame(np.array(peak_p),columns=['peak'])
     peakn = pd.DataFrame(np.array(peak_n),columns=['peak'])
[ ] stt = df OA['start'].astype(int).tolist()
    ent = df_OA['end'].astype(int).tolist()
    peak all = pd.concat([peakp,peakn],axis=0)
    # peak all.reset index(drop=True, inplace=True)
    peak all = peak all.sort values(by='peak',ignore index=True)
     peak all
```

	peak			
0	382			
1	3831			
2	5310			
3	11622			
4	12272			
3997	7851437			
3998	7852075			
3999	7922874			
4000	7926868			
4001	9411290			
4002 rows × 1 columns				

เริ่มจากหาและรวม peaks ทั้งด้านบวก และด้านลบทั้งหมด

## 2 สร้าง list ที่ใช้ใน การตรวจสอบ peaks

```
[825] peak = peak_all['peak'].tolist()

[827] start = []
    end = []
    for i in range(1,len(peak)-1):
        if (peak[i+1] - peak[i] >= 2560)&(peak[i+1] - peak[i] <= 15000):
        if (peak[i] not in start)&(peak[i+1] not in end):
            start.append(peak[i])
            end.append(peak[i+1])
        elif (peak[i] - peak[i-1] >= 2560)&(peak[i] - peak[i-1] <= 15000):
        if (peak[i-1] not in start)&(peak[i] not in end):
            start.append(peak[i-1])
            end.append(peak[i])
        print(len(start),start)
        print(len(end),end)</pre>
```

ระยะเหตุการณ์มากกว่า เท่ากับ 10 วิ

สร้าง for loop if-else ตามเงื่อนไขที่ต้องการ

รันโค้ดข้างต้นทั้งใน FLOWTH และ PFLOW จากนั้นมาคัดเลือกเหตุการณ์ ที่เกิดใกล้กันและนับเป็น 1 เหตุการณ์ โดยใช้จุดเริ่มของ FLOWTH เป็นหลัก

```
[ ] #len(start pf)<len(start fth)</pre>
    stf = []
    enf = []
    if len(start_pf) >= len(start_fth):
      second loop = start fth
    else: second loop = start pf
    for i in range(len(start fth)):
      m = 5000
       s = 0
      e = 0
      for j in range(len(second loop)):
        if (abs(start_pf[j]-start_fth[i]) < m)&(abs(end_pf[j]-end_fth[i]) < m):</pre>
           m = abs(start_pf[j]-start_fth[i])
           s = start_fth[i]
           e = end_fth[i]
      if s != 0:
        stf.append(s)
        enf.append(e)
    print(len(stf),stf)
    print(len(enf),enf)
```

## **OPTIONAL**

โค้ดเพิ่มเติมเพื่อการไปต่อยอดใน อนาคต ทดลองรันเพื่อลดความผิด พลาด เมื่อนำไปทดลองแล้วสามารถ ลดได้จริงแต่ก็ตัดสัญญาณที่ถูกต้อง ไปด้วยจึงยังไม่นำไปใส่ในฟังก์ชัน

ปัญหา : สัญญาณระหว่าง peaks ที่ตรวจจับได้ไม่เรียบตามทฤษฎี

```
end_final = []

for i in range(len(start)):
    st = start[i]-d
    en = end[i]+d
    x = abs(airflow_new['fth_f'][st:en])
    y = Data_fth[st:en]
    # print(sum(x))
    if sum(x) <= 200000:
        start_final.append(st)
        end_final.append(en)</pre>
```

start\_final = []

ผลรวมไม่เกิน 200000

แนวคิดแก้ไข : นับผลรวม ของ peaks ระหว่างจุดเริ่ม

และจุดท้ายให้มีค่าไม่เกิน ค่าค่าหนึ่ง (ค่านั้นสามารถ หาได้จาก Data Analysis)

def count\_peak ใน github

```
| h1 = 100 | start_final = [] | end_final = [] | หา peaks ขนาด 20 - 100 | for i in range(len(start)): | ระหว่างจุดเริ่มแล้นสุด | en = end[i] | | x = Data_fth[st:en] | peak_p , _ = signal.find_peaks(x,height=(20,h1),distance=256) | peak_n , _ = signal.find_peaks(-x,height=(20,h1),distance=256) | if (len(peak_p)<3)&(len(peak_n)<3) : | start_final.append(st) | end_final.append(en)
```

เลือกแค่ที่มีจำนวน peaks น้อยกว่า 3 แนวคิดแก้ไข : นับ peaks ระว่างจุดเริ่มและสิ้นสุดให้ มีค่าไม่เกินค่าค่าหนึ่ง

# PARAMETER ที่ปรับค่าได้

\*เปลี่ยนแปลงได้ตาม Data Analysis

### **SNORE**

Step ที่ใช้รันปรับได้ ยิ่งเยอะจะยิ่งเร็วแต่ละเอียดน้อยลง (default = 200) ใน Loop if-else

- เก่า Power spectrum (Vary ได้ 1000,2000,3500)
  - Peak (Vary 9 15 ,default = 11)

- **LEG MOVEMENT**
- ใหม่ pw = 2000 , h = 30 (นับแค่ peak สูง >= h) , n >= 5 def get\_start()
  - เก่า Power spectrum (default = 10000)
    - Peak (Vary 75-100, default = 100)
  - ใหม่ pw (default = 10000) , h = 100 : default (นับแค่ peak สูง >= h, ถ้าสัญญาณมี noise เยอะจะกำหนด lower,upper bound (h1,h2) default (200,1000) , n >= 5

#### **DESATURATION**

t : ระยะวนใน loop ที่สอง (default = 1000)

th : ค่าขั้นต่ำที่จะนำมาคิดใน Algorithm (default = 50)

d : ต้องการรวมเหตุการณ์ที่ห่างกันน้อยกว่าเท่ากับ d วินาที

#### **APNEA**

def filter()

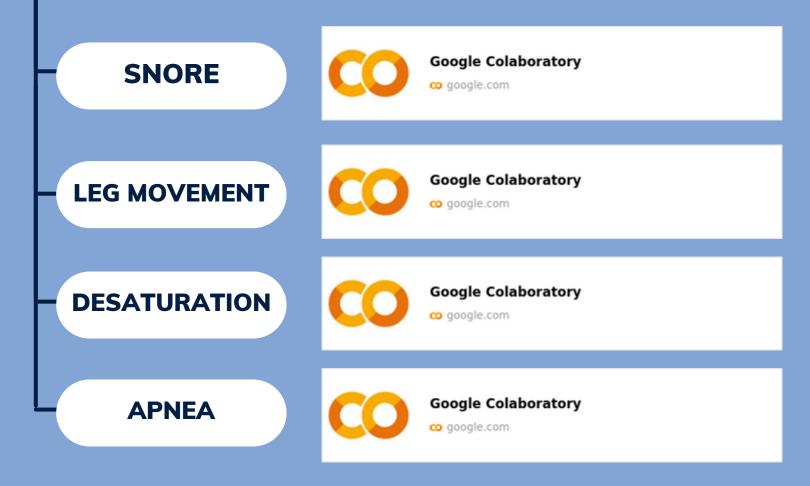
• lowpass : สามารถปรับค่าความถี่หักมุมได้ตามสภาพสัญญาณ (defaulf = 1, Vary 0.5,1)

def findbypeak()

• h : ความสูงของ peaks ขั้นต่ำที่ต้องการหาทั้งหมด (default = 40, Vary 15,20,40)

m : ระยะห่าง index ของ PFLOW,FLOWTH ที่จะนับรวมเป็น 1 event (default = 5000)

## **LINK COLAB**



\*กดลิ้งได้ใน canva (Canva summary)