



# 用Python學智慧聯網

## Chapter 04：迴歸問題－體溫監測站

# 踏入 AIoT 的世界



1 何謂 AIoT



2 用Python 玩轉 AI



3 AI 的小大腦 – 微控制器



4 迴歸問題 – 體溫監測站



5 IoT 應用 – 體溫通報器



6 二元分類 – 雲端步頻紀錄儀



7 多元分類 – 無線體感鍵盤



8 CNN – 智慧聲控燈



# 前言

- 體溫是一種確認身體狀況的簡易依據，藉由 AI 和 ESP32 來打造個人專屬的溫度計，讓你隨時關心自己的健康。

# 前言

- 4-1 NTC 熱敏電阻
- 4-2 分壓電路
- 4-3 ESP32 類比輸入
  - LAB02 量測 ADC 值
- 4-4 資料輸入與檔案處理
  - LAB03 輸入資料並存檔
- 4-5 實作：體溫監測站
  - LAB04 實作：體溫監測站－蒐集資料
  - LAB05 實作：體溫監測站－預測溫度

# 4-1 NTC 熱敏電阻

- NTC 熱敏電阻有溫度越高, 電阻值越低特性。

旗標創客

NTC 熱敏電阻的底端請如右上圖自行加上排針

排針

根據需求扭開即可分開排針

⚠ 排針也可以將杜邦線母頭變公頭。



溫度



電阻值

溫度 - 阻值對照圖

排針

根據需求扭開即可分開排針

金屬探頭為感測部分

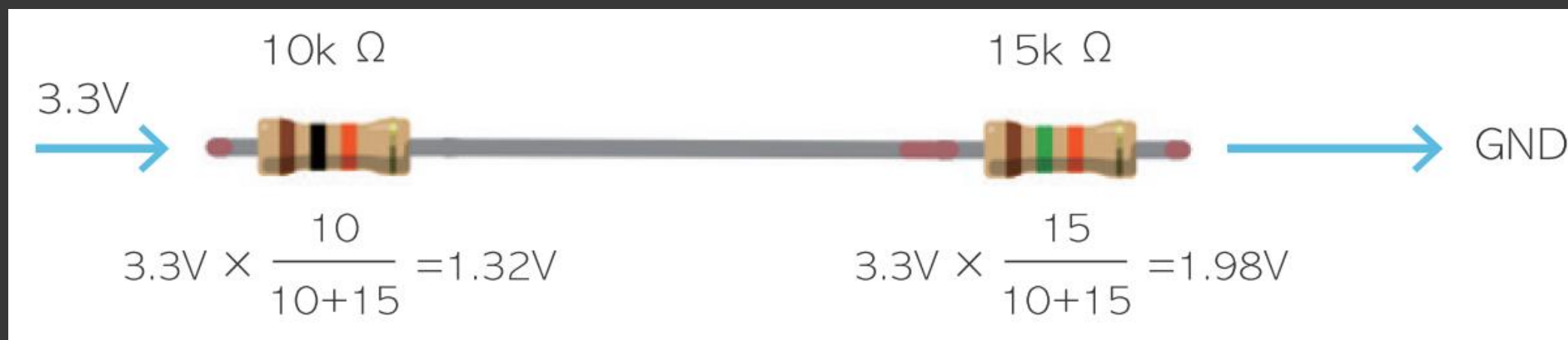
旗標創客

## 4-2 分壓電路

- 熱敏電阻的電阻值與溫度有相對應的關係, ESP32 沒有量測電阻值能力, 但可量測**電壓**。
- 電壓與電阻可用『分壓電路』解釋兩者關係。

# 分壓電路

- 2 個電阻串聯時, 電阻與電壓的關係呈正相關 :



# 分壓電路

- 從尋找電阻與溫度關係改成電壓與溫度關係



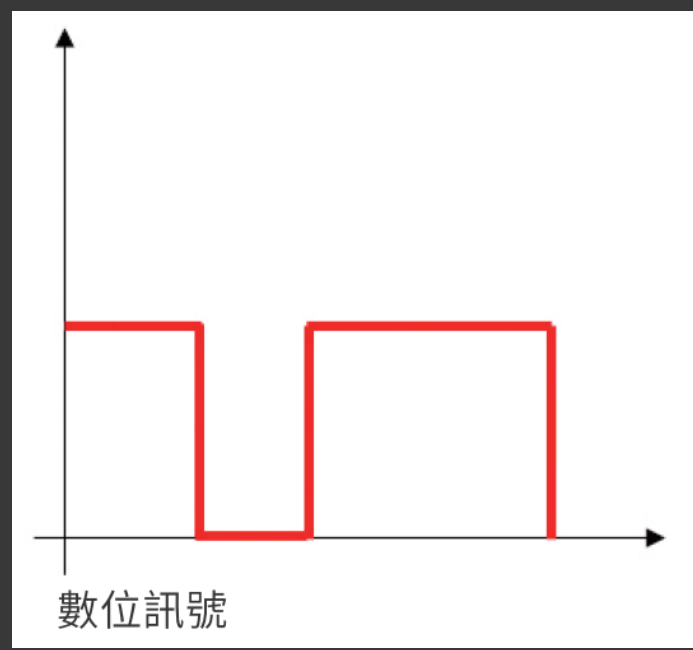
## 4-3 ESP32 類比輸入

- GPIO 腳位可輸出電流與輸入訊號
- ESP32 可藉由感測器輸出的電壓變化了解目前感測器的狀態。

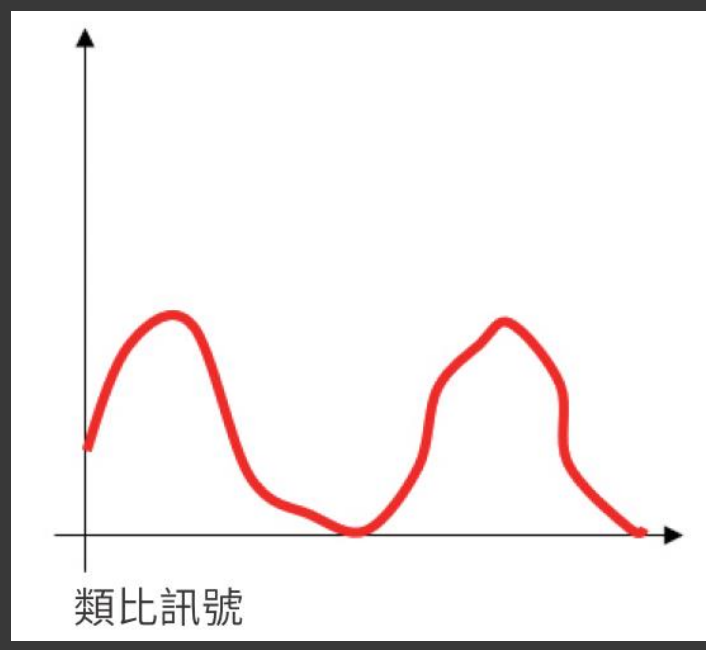
# ESP32 類比輸入

旗標創客

不連續的訊號變化：



連續的訊號變化：



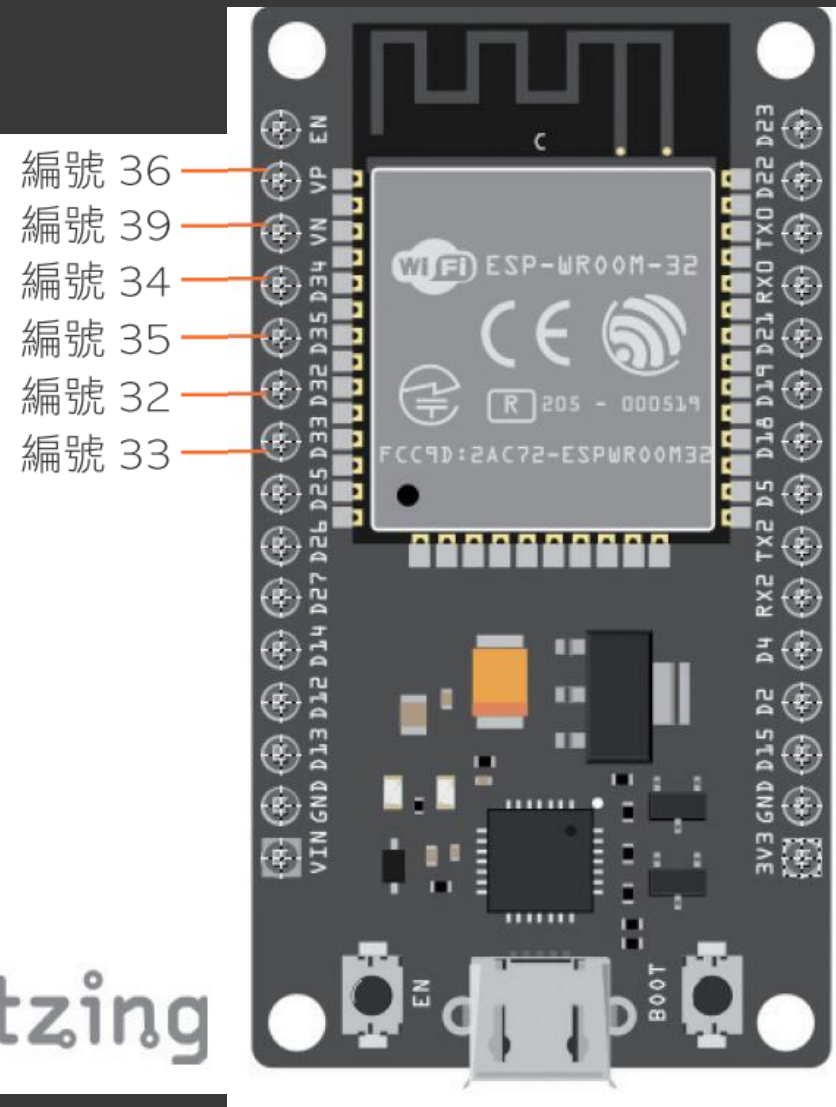
旗標創客

# ESP32 類比輸入

- ESP32 無法讀取類比訊號, 需要透過 ADC 轉換成數位訊號。
- 使用 ADC 前, 需要先選擇解析度。
- ESP32 可以選擇 9bit、10bit、11bit 和 12bit 的解析度。當選擇 9bit(9 位元) 時, 就是將 0V~3.3V 轉換成 0~511, 所以讀取值為 170( $\approx 511/3$ ) 時, 大約就等於  $3.3V/3 = 1.1V$  的電壓。

# ESP32 類比輸入

- ESP32 只有幾個腳位可以使用 ADC：



# LAB02 量測 ADC 值

## 實驗目的

藉由類比腳位讀取熱敏電阻的 ADC 值。

## 材料

ESP32

單芯線 1 條

NTC 熱敏電阻

杜邦線若干條

排針

麵包板

10k  $\Omega$  電阻

**⚠** 本套件中有 2 種電阻 (10k  $\Omega$ 、1k  $\Omega$ )，  
可以使用電阻貼紙上的印章確認。

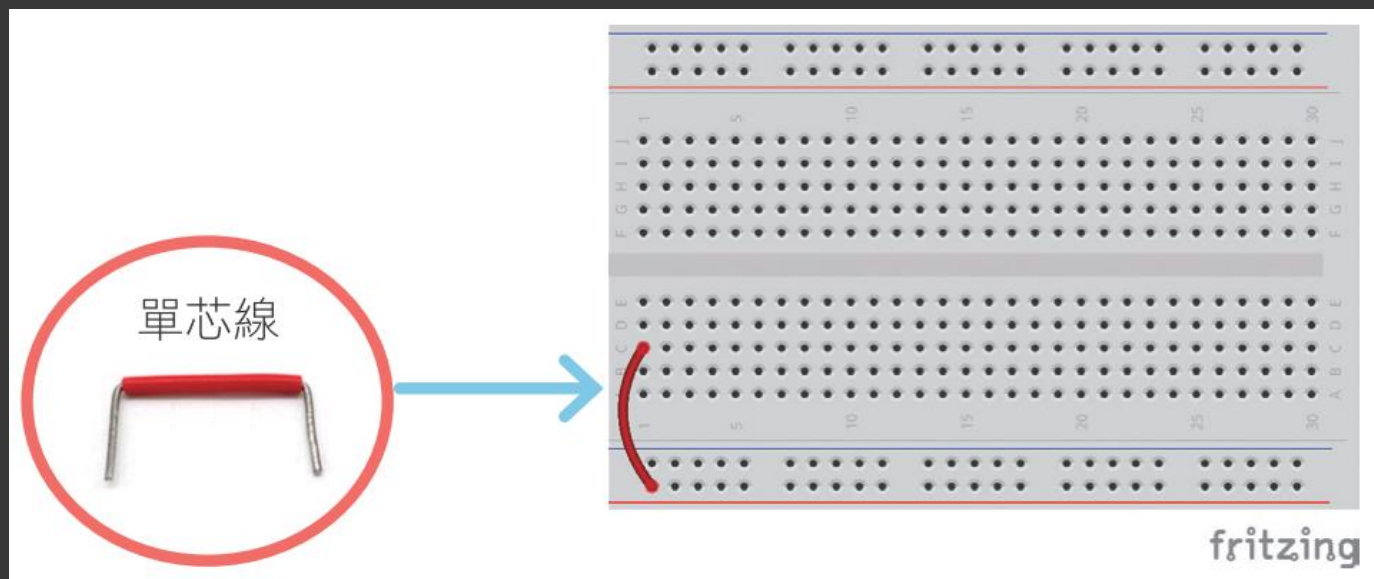


開發環境

Thonny

# 線路圖

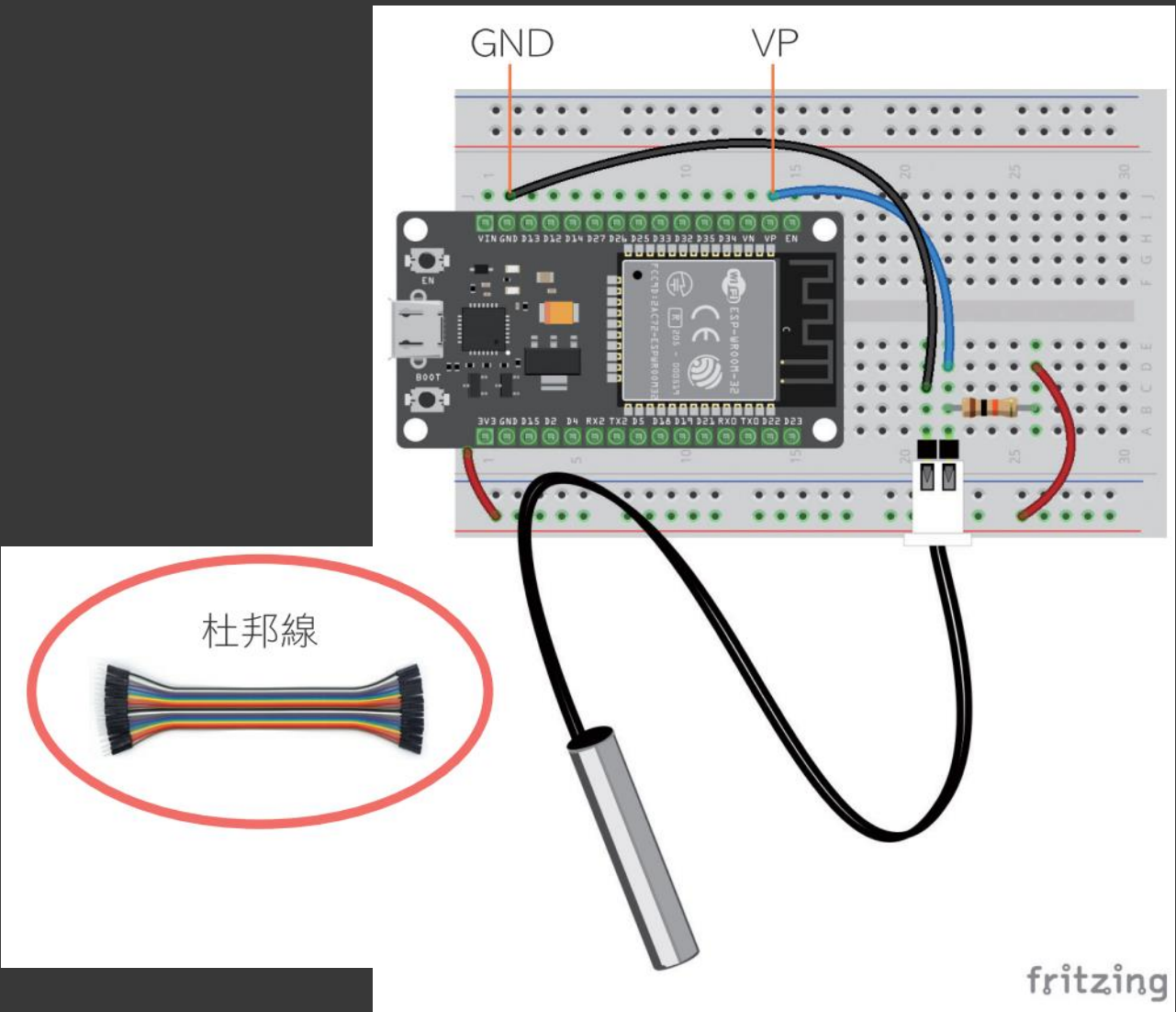
• 1



# 線路圖

• 2

旗標創客



fritzing

旗標創客

# 實驗原理

- ESP32 可將熱敏電阻與  $10\text{k}\Omega$  電阻串聯，由類比腳位讀取代表分壓的 ADC 值即可反應電阻的變化。

# ADC 物件

Thonny

```
from machine import Pin, ADC
adc_pin=Pin(36)           # 36 是 ESP32 的 VP 腳位
adc = ADC(adc_pin)       # 建立 ADC 物件
```

# 最大感測電壓

- ESP32 中預設的最大感測電壓為1V, 只要接收超過 1V 的電壓, 得到的 ADC 值就是峰值。

參數	最大感測電壓
ADC.ATTN_0DB	1V
ADC.ATTN_2_5DB	1.34V
ADC.ATTN_6DB	2V
ADC.ATTN_11DB	3.6V

# ADC 設定與讀取

Thonny

```
adc.width(ADC.WIDTH_9BIT) # 設定 ADC 範圍。9BIT 代表範圍是 0~511  
adc atten(ADC.ATTN_11DB) # 將最大感測電壓設定成 3.6V。
```

Thonny

```
adc.read()
```

# 程式設計

ex4-1

LAB02.py

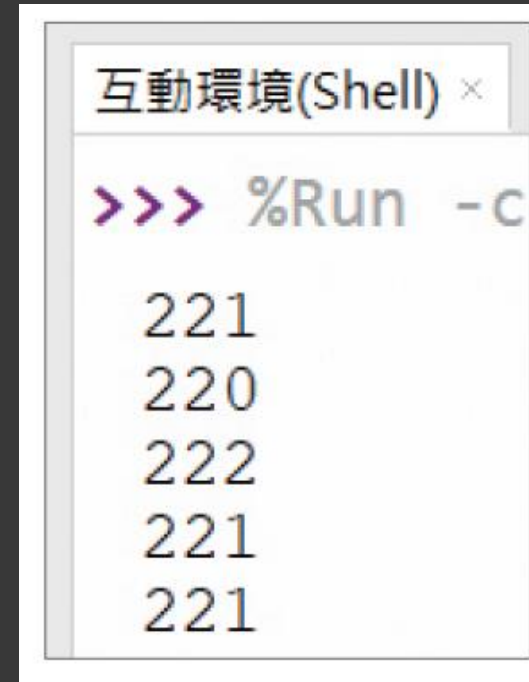
量測 ADC 值

Thonny

```
1  from machine import Pin, ADC
2  import time
3
4  adc_pin=Pin(36)
5  adc = ADC(adc_pin)
6  adc.width(ADC.WIDTH_9BIT)
7  adc atten(ADC.ATTN_11DB)
8  while True:
9      print(adc.read()) # 顯示 ADC 值
10     time.sleep(0.5) # 暫停 0.5 秒
```

# 測試程式

- 按 F5 執行程式：
- 嘗試握住熱敏電阻的金屬探頭，觀察 ADC 值之變化。



```
互動環境(Shell) x
>>> %Run -c
221
220
222
221
221
```

# 程式語言：五大語法結構



Sequence

循序執行



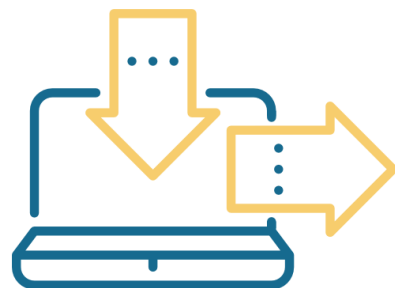
Conditional Statements

if 判斷式



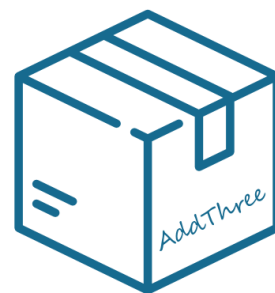
Loops

迴圈



Input / Output

輸入/輸出



Functions

函數

## 4-4 資料輸入與檔案處理

- 輸入資料
- 儲存資料到檔案中

# 輸入資料

ex4-2

Thonny

```
>>>tem=input('現在溫度:')  
現在溫度:
```

```
現在溫度:30 ← 輸入 30  
>>>tem  
'30'
```

# 儲存資料到檔案中

- Python 在儲存資料到檔案時的步驟：
  - ① 開啟檔案
  - ② 寫入資料
  - ③ 關閉檔案

# 儲存資料到檔案中

ex4-3

## ① 開啟檔案

Thonny

```
f=open('檔案名稱', 'w')
```

## ② 寫入資料

Thonny

```
f.write(str(123))
```

## ③ 關閉檔案

Thonny

```
f.close()
```

## LAB03 輸入資料並存檔

### 實驗目的

學習將 ADC 值與使用者輸入的內容儲存到檔案中。

### 材料

同 LAB02

### 開發環境

Thonny

### 線路圖

同 LAB02

# 實驗原理

- 藉由 `open()` 開啟 `test.txt` 來寫入資料，並使用 `input()` 輸入現在溫度。
- 等輸入完畢後，`write()` 會將 "ADC 值" 和 "現在溫度" 一同儲存到 `test.txt` 中。

# 程式設計

ex4-4

LAB03.py

輸入資料並儲存

Thonny

```
1  from machine import Pin, ADC
2
3  f=open('test.txt', 'w')
4
5  adc_pin=Pin(36)
6  adc = ADC(adc_pin)
7  adc.width(ADC.WIDTH_9BIT)
8  adc atten(ADC.ATTN_11DB)
9  tem=input('請輸入現在溫度:')
10
11 f.write(str(adc.read())+' '+tem) # 以空格隔開 ADC 值與溫度值
12 f.close()
```

# 測試程式

- 執行程式：

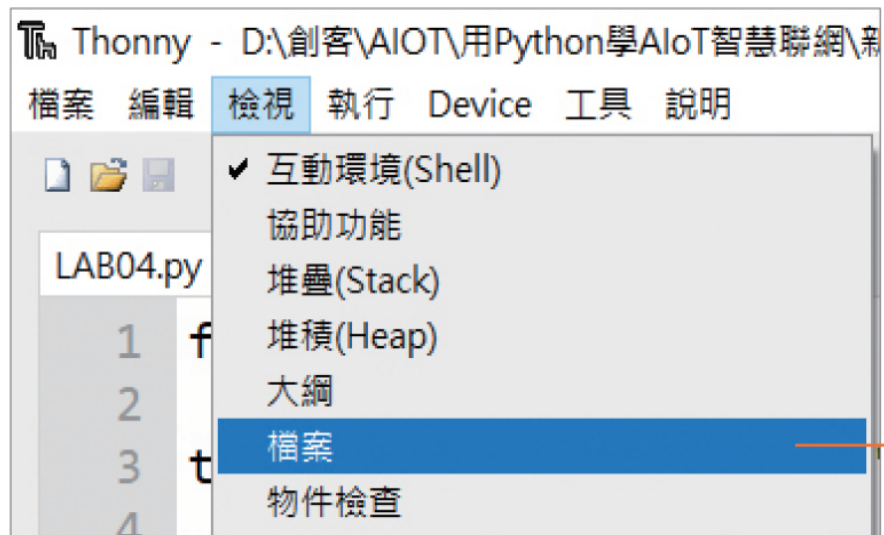
請輸入現在溫度：

- 在後方欄位填入數值：

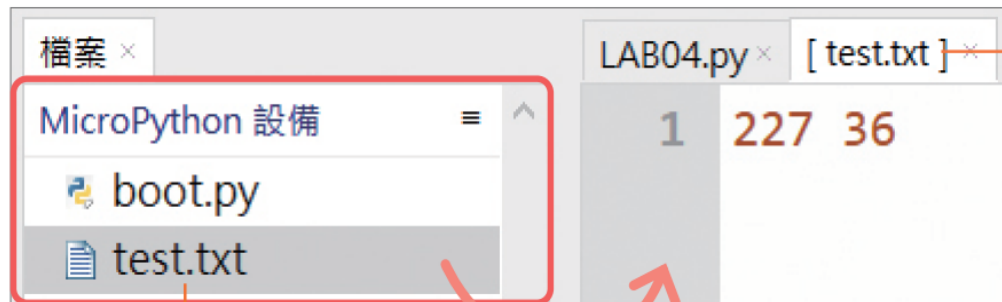
請輸入現在溫度：36

>>>

# 測試程式



1 點擊檢視 / 檔案



⚠ 檔案名稱用中括號 [ ] 括起來的檔案表示是位於 ESP32 裡

2 test.txt 出現在 MicroPython 設備裡面

3 雙擊 test.txt, 即可看到內容中有『ADC 值』和剛剛輸入的『36』

## 4-5 實作：體溫監測站

• 使用熱敏電阻的 ADC 值預測體溫，根據以下流程說明：

- ❶ 蒐集資料
- ❷ 建立神經網路訓練模型
- ❸ 使用訓練好的模型進行預測

# 對應的 Python 開發環境

功能	Python 開發環境	理由
蒐集資料	Thonny	需藉由 ESP32 讀取感測器資料
建立神經網路訓練模型	Colab	需神經網路的函式庫及大量運算的能力
使用訓練好的模型進行預測	Thonny	需藉由 ESP32 讀取感測器資料

## ① 蒐集資料：量測及記錄 ADC 值與實際溫度

- 在蒐集資料前，先將 " 自製溫度計 " 和 " 水銀溫度計 " 放在一起，才能確保兩者讀取到同一個溫度。
- 蒐集範圍選擇正確且不重複的資料。

# LAB04 實作：體溫監測站－蒐集資料

- 實驗目的：  
蒐集多筆 ADC 值 (特徵) 及實際溫度 (標籤) 到 『temperature.txt』  
供訓練模型使用
- 材料：同 LAB02、水銀溫度計
- 線路圖：同 LAB02
- 開發環境：Thonny

# 實驗原理

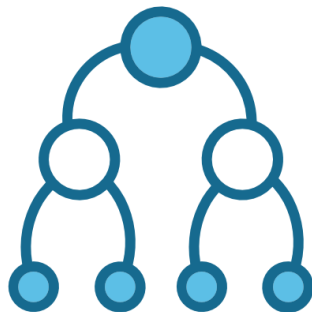
- 採每 0.01 秒讀一次 ADC 值，每 20 筆 ADC 值取平均值的方式來降低數值浮動的影響。
- 記錄過程中，使用 while True 迴圈不斷重複執行程式，等資料足夠時，輸入 end 就可以使用 break 跳出 while 迴圈來結束程式。

# 程式語言：五大語法結構



Sequence

循序執行



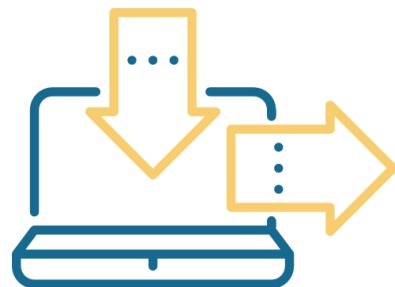
Conditional Statements

if 判斷式



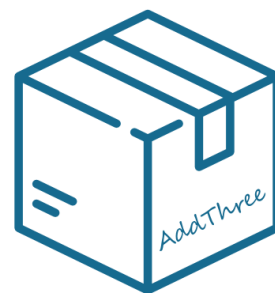
Loops

迴圈



Input / Output

輸入/輸出



Functions

函數

# 程式設計

ex4-5

LAB04.py

實作：體溫監測站-蒐集資料

Thonny

```
1  from machine import Pin,ADC
2  import time
3
4  adc_pin = Pin(36)
5  adc = ADC(adc_pin)
6  adc.width(ADC.WIDTH_9BIT)
7  adc atten(ADC.ATTN_11DB)
8
9  data=0 # 資料總和
10 ti=1 # 資料筆數
11 f=open('temperature.txt','w') # 開啟txt檔
12
13 print(adc.read()) # 確認數值是否正常
14
15 while True:
16     print('第'+str(ti)+'筆') # 顯示紀錄第幾筆
```

# 程式設計

ex4-5

```
17     tem=input("現在溫度:")           # 輸入實際溫度
18
19     if(tem=='end'):
20         break
21     else:
22         for i in range(20):           # 重複20次
23             thermal=adc.read()        # ADC值
24             data=data+thermal         # 加總至data
25             time.sleep(0.01)
26
27         data=int(data/20)              # 取平均
28         print('熱敏電阻:',data)
29         print('')                      # 多空一行
30         f.write(str(data)+' '+tem+'\n') # data存到檔案中
31
32         data=0                          # 總和歸0
33         ti+=1                            # 次數加1
34     f.close()
```

# 測試程式

顯示資料筆數

```
互動環境(Shell) ×
MicroPython v1.12-195-gb1699
Type "help()" for more infor
>>> %Run -c $EDITOR_CONTENT

215
第1筆
現在溫度:29
熱敏電阻: 214

第2筆
現在溫度:32
熱敏電阻: 187
```

確認 ADC 值有無問題，有問題 (0 或 511) 時請檢查接線

此格需要自行填入溫度計值

```
互動環境(Shell) ×

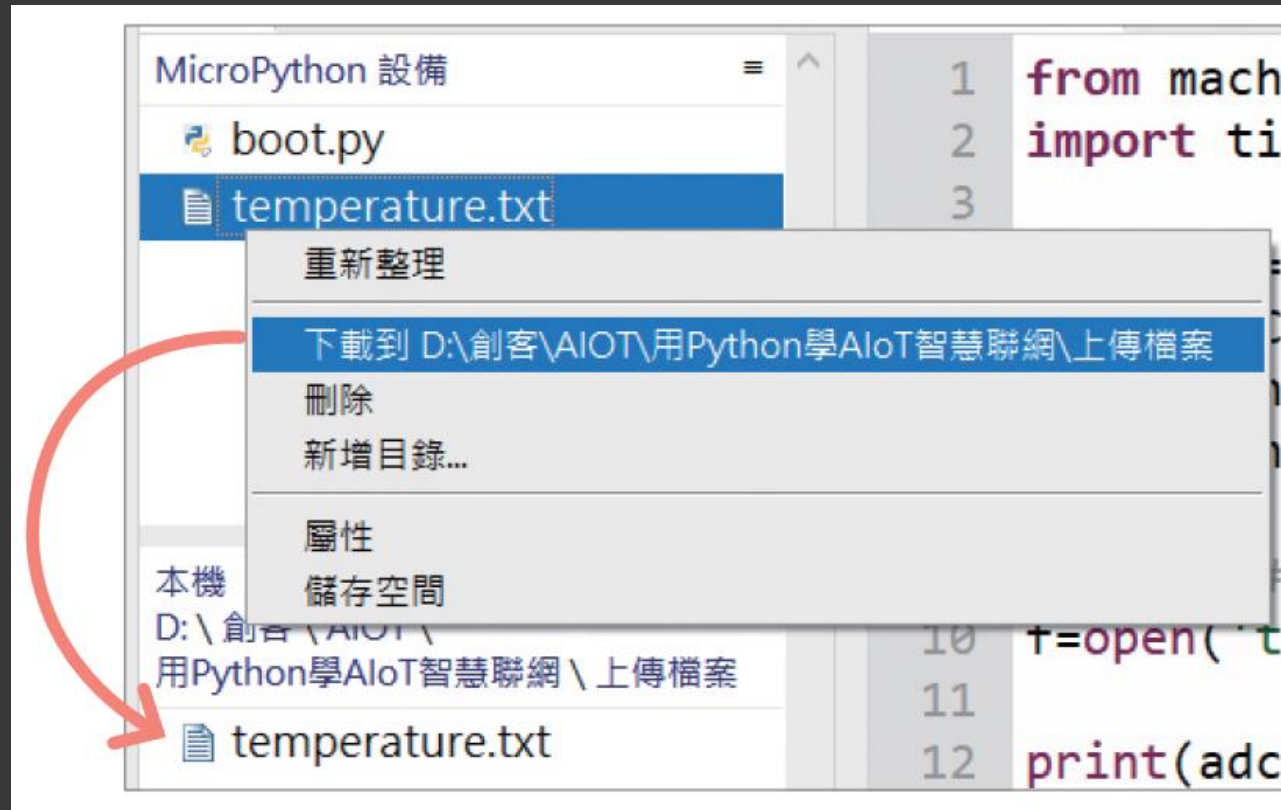
第69筆
現在溫度:27
熱敏電阻: 223

第70筆
現在溫度:end

>>>
```

# 測試程式

- 蒐集完畢後將 ESP32 上的『temperature.txt』下載到電腦端。



## ② 建立神經網路：迴歸模型

- ① 讀取檔案
- ② 資料預處理
- ③ 建立神經網路架構
- ④ 編譯及訓練模型
- ⑤ 測試模型
- ⑥ 儲存模型

## ② 建立神經網路：迴歸模型

ex4-6

- 開發環境：Colab
- 讀取檔案：先將 temperature.txt 上傳至 Colab 才能開始訓練神經網路。



# 讀取檔案

ex4-7

**temperature\_model.ipynb(續)**

匯入 keras\_lite\_convertor 模組

**Colab**

```
uploaded = files.upload()      # 匯入 keras_lite_convertor
```

**temperature\_model.ipynb(續)**

讀取 temperature.txt

**Colab**

```
import keras_lite_convertor as kc
path_name = 'temperature.txt'
Data_reader = kc.Data_reader(path_name, mode='regression')
data, label = Data_reader.read()
```

# 資料預處理

ex4-8

[temperature\\_model.ipynb\(續\)](#)

資料分割-訓練集

[Colab](#)

```
split_num = int(len(data)*0.85)
train_data=data[:split_num]           # 訓練用資料
train_label=label[:split_num]         # 訓練用標籤
```

# 資料預處理

要找出的公式

$$\left. \begin{array}{l} x=1 \longrightarrow y=2x+1 \longrightarrow y=5 \\ x=1 \longrightarrow y=x+1 \longrightarrow y=2 \end{array} \right\} \text{誤差} = 5-2=3$$

學習前的公式

$$\left. \begin{array}{l} x=100 \longrightarrow y=2x+1 \longrightarrow y=201 \\ x=100 \longrightarrow y=x+1 \longrightarrow y=101 \end{array} \right\} \text{誤差} = 201-101=100$$

- ▲ 雖然要訓練的網路是一樣的，卻因為使用位數較大的訓練資料，而有較大的誤差。

# 資料預處理

**temperature\_model.ipynb(續)****資料正規化****Colab****ex4-9**

```
mean = train_data.mean() # 平均數
data -= mean             # data 減掉平均數
std = train_data.std()  # 標準差
data /= std              # data 除以標準差
label /= 100            # 將 label 範圍落在 0~1 (label 正規化)
```

**temperature\_model.ipynb(續)****資料分割-驗證集、測試集****Colab****ex4-10**

```
# 驗證集
validation_data=data[split_num:-5] # 驗證用資料
validation_label=label[split_num:-5] # 驗證用標籤
# 測試集
test_data=data[-5:] # 測試用資料
test_label=label[-5:] # 測試用標籤
```

# 建立神經網路架構

ex4-11

[temperature\\_model.ipynb\(續\)](#)

建立神經網路架構

[Colab](#)

```
from tensorflow.keras.models import Sequential
from tensorflow.keras import layers
model = Sequential()
model.add(layers.Dense(20, activation = 'relu',
                       input_shape=(1,)))
model.add(layers.Dense(20, activation = 'relu'))
model.add(layers.Dense(20, activation = 'relu'))
model.add(layers.Dense(1))
model.summary()      # 顯示模型資訊
```

# 建立神經網路架構

層名及種類	輸出的形狀	參數的數量
Model: "sequential"		
Layer (type)	Output Shape	Param #
dense (Dense)	(None, 20)	40
dense_1 (Dense)	(None, 20)	420
dense_2 (Dense)	(None, 20)	420
dense_3 (Dense)	(None, 1)	21
Total params: 901 ← 總參數量		
Trainable params: 901 ← 可訓練參數量		
Non-trainable params: 0 ← 不可訓練參數量		

# 編譯及訓練模型

ex4-12

temperature\_model.ipynb(續)

編譯及訓練模型

Colab

```
model.compile(optimizer='adam', loss='mse', metrics=['mae'])
train_history = model.fit(train_data, train_label,
                          validation_data=(validation_data, validation_label),
                          epochs=1000)
```

```
Epoch 1/1000
2/2 ... - loss: 0.1781 - mae: 0.3778 ... - val_mae: 0.4690
Epoch 2/1000
2/2 ... - loss: 0.1549 - mae: 0.3481 ... - val_mae: 0.4397
Epoch 3/1000
2/2 ... - loss: 0.1357 - mae: 0.3211 ... - val_mae: 0.4099
...
Epoch 998/1000
2/2 ... - loss: 9.2451e-06 - mae: 0.0019 ... - val_mae: 0.0021
Epoch 999/1000
2/2 ... - loss: 8.3551e-06 - mae: 0.0018 ... - val_mae: 0.0023
Epoch 1000/1000
2/2 ... - loss: 9.0325e-06 - mae: 0.0020 ... - val_mae: 0.0023
```

# 測試模型

ex4-13

旗標創客

temperature\_model.ipynb(續)

測試模型

Colab

```
# 預測值
print('predict:')
print(model.predict(test_data))
print()
# 實際值
print('real:')
print(test_label)
```

```
predict:
[[0.7242295 ]
 [0.4094786 ]
 [0.5608362 ]
 [0.05896593]
 [0.5899766 ]]
```

```
real:
[[0.73]
 [0.41]
 [0.56]
 [0.05]
 [0.59]]
```

旗標創客

# 儲存模型

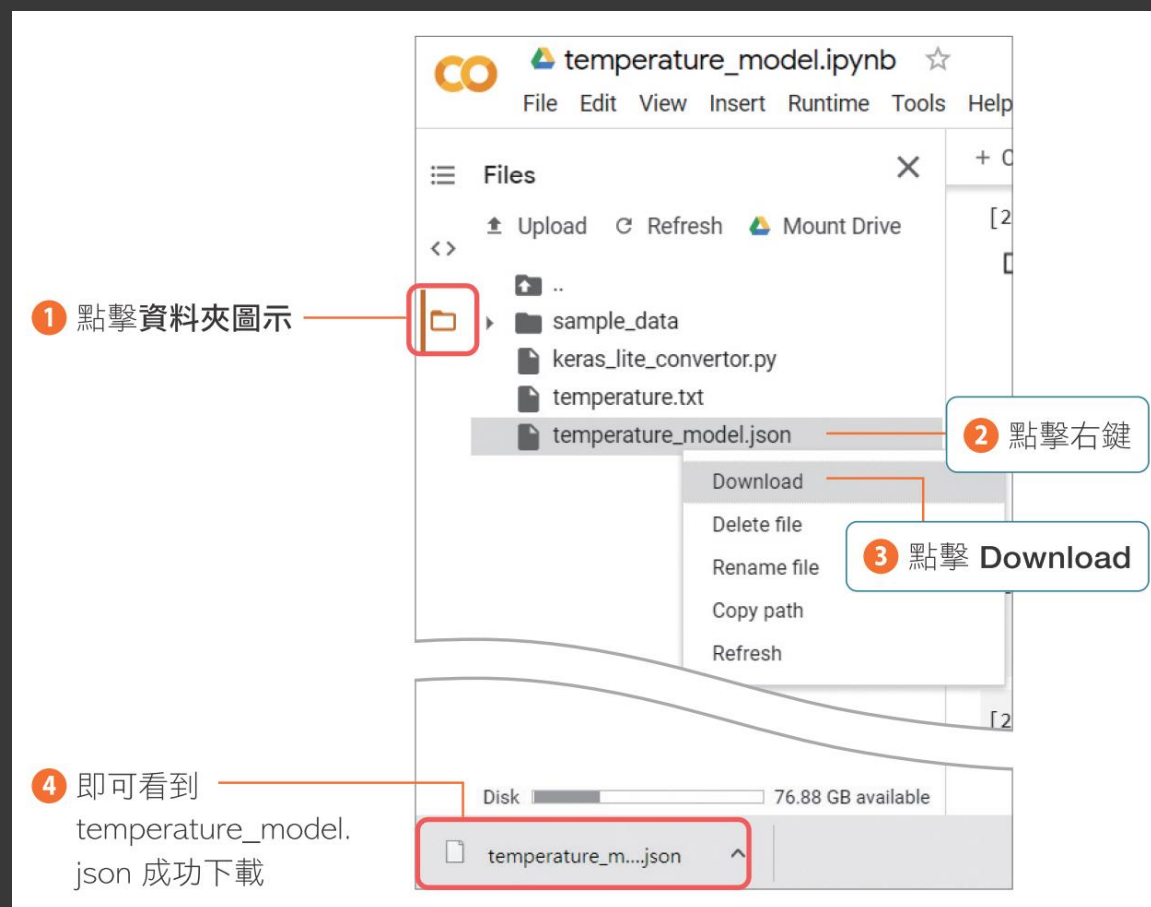
temperature\_model.ipynb(續)

儲存模型

Colab

ex4-14

```
kc.save(model, 'temperature_model.json')
```



# 顯示正規化相關資訊

ex4-15

[temperature\\_model.ipynb\(續\)](#)

顯示資訊

[Colab](#)

```
print('mean=', mean)
print('std=', std)
```

```
mean= 170.98275862068965
std= 90.31162360353873
```

### ③ 使用訓練好的模型進行溫度預測

- 預測溫度 需要熱敏電阻的 ADC 值，  
所以會重新移至 ESP32 上進行。

# LAB05 實作：體溫監測站－預測溫度

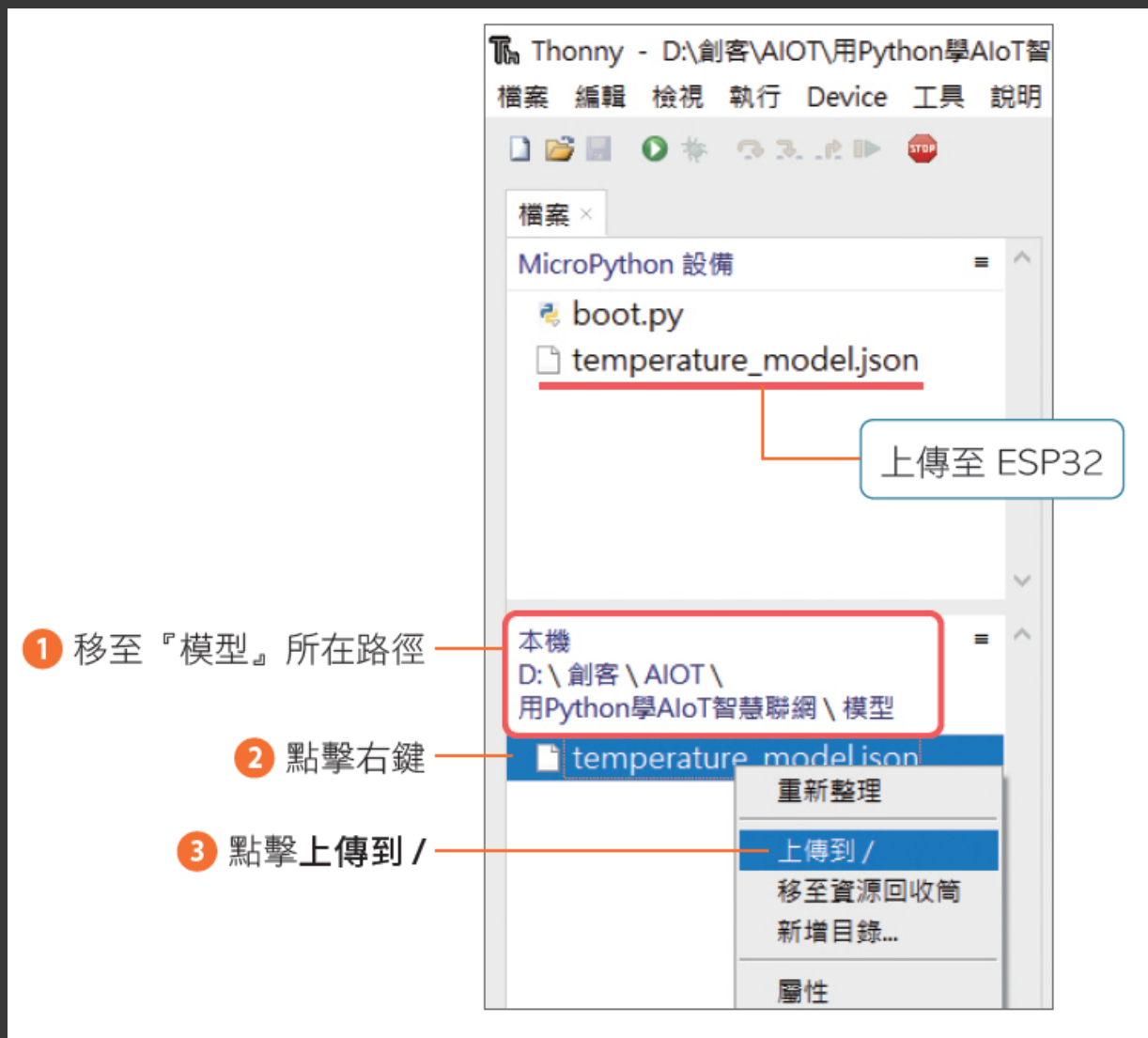
- 實驗目的：  
將ADC值帶入訓練好的模型中進行溫度預測
- 材料、線路圖：同 LAB02
- 開發環境：Thonny

# LAB05 實作：體溫監測站－預測溫度

- 實驗原理：  
將 Colab 中訓練好的模型上傳至 ESP32, 並將熱敏電阻蒐集到的資料正規化後帶入模型進行預測。最後預測出來的值需要乘上 100 才會是實際溫度。

# 實驗過程

- 上傳模型至 ESP32



# 實驗過程

ex4-16

Thonny

```
from keras_lite import Model
model = Model('temperature_model.json') # 建立模型物件
```

Thonny

```
mean=170.98275862068965 # 請複製 Colab 上的 mean
std=90.31162360353873 # 請複製 Colab 上的 std
```

Thonny

```
data = np.array([int(data)]) # 將整數 data 轉換成 array 格式
data = data-mean # data 減掉平均數
data = data/std # data 除以標準差
```

# 實驗過程

Thonny

```
tem = model.predict(data)
```

Thonny

```
tem[0]          # 藉由位置 0 取出預測值
```

Thonny

```
tem = round(tem[0]*100, 1)
```

# 程式設計

LAB05.py

實作:體溫監測站-預測溫度

Thonny

```
1  from machine import Pin, ADC
2  import time
3  from keras_lite import Model
4  import ulab as np
5
6  model = Model('temperature_model.json')
7
8  #增加神經網路的參數與模型
9  mean = 170.98275862068965
10 std = 90.31162360353873
11
```

# 程式設計

```
12  adc_pin = Pin(36)
13  adc = ADC(adc_pin)
14  adc.width(ADC.WIDTH_9BIT)
15  adc atten(ADC.ATTN_11DB)
16
17  data=0
18
19  while True:
20
21      for i in range(20):
22          thermal=adc.read()
23          data=data+thermal
24          time.sleep(0.01)
25
26      data=data/20
27
```

# 程式設計

```
28     print(int(data), end=' ') # 顯示 ADC 值;end=''代表不換行
29
30     data = np.array([int(data)])
31     data = data-mean
32     data = data/std
33     tem = model.predict(data)
34     tem = round(tem[0]*100, 1)
35     print(tem)           # 顯示實際溫度
36
37     data=0
38     time.sleep(1)       # 暫停 1 秒
```

# 測試程式

The image shows a screenshot of a test program. On the left, a terminal window titled "互動環境(Shell) ×" displays a list of ADC values and predicted temperatures. The data is as follows:

ADC 值	預測溫度
199	31.0
199	31.0
198	31.2
200	30.9
200	30.9
200	30.9
201	30.8
201	30.8
200	30.9

The row with ADC value 200 and predicted temperature 30.9 is highlighted with a red dashed box. Below the terminal window, two red arrows point upwards to the columns, labeled "ADC 值" and "預測溫度".

On the right, a text file window titled "temperature.txt - 記" shows a list of ADC values and predicted temperatures. The data is as follows:

ADC 值	預測溫度
178	36
181	35
185	34
189	33
193	32
200	31
208	30
214	29
219	28

The row with ADC value 200 and predicted temperature 31 is highlighted with a red dashed box.