

binary & bmp file 분석 및 CNN

<https://youtu.be/CyZdOIRzibY>

Contents

binary file (hex file) 분석

binary to bmp

bmp file → CNN



binary file

❖ c → assembly → opcode → embedded

- opcode

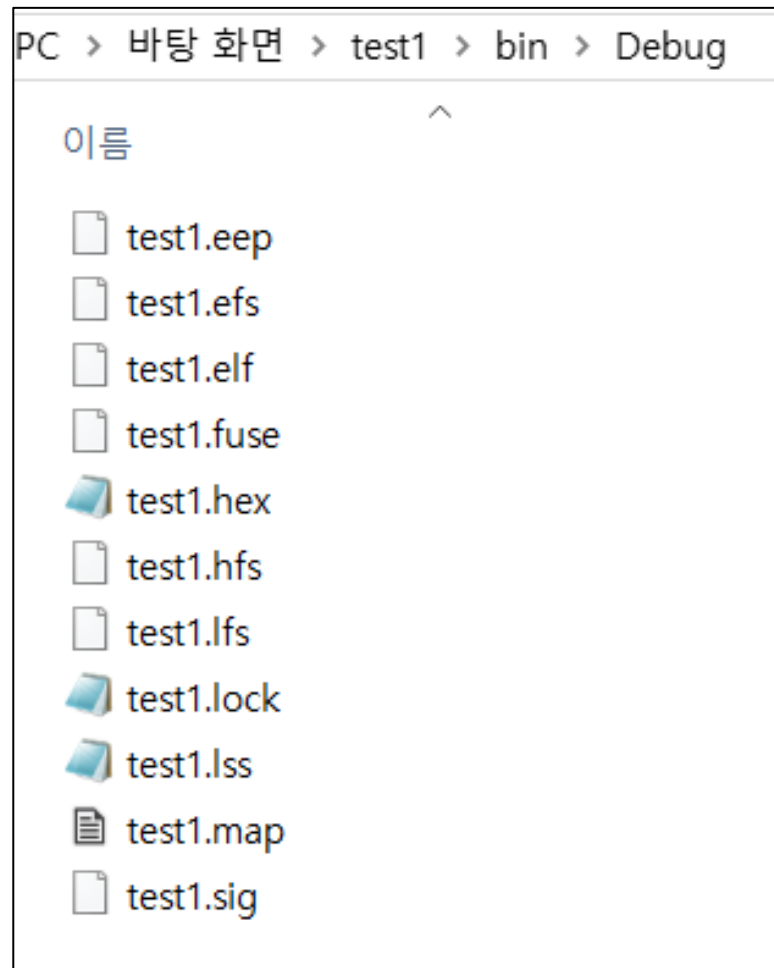
- 수행할 어셈블리 명령어를 나타내는 코드

- object file

- 컴파일러 또는 어셈블러를 통해 변환된 파일(.o)

❖ 임베디드 시스템의 경우, 빌드된 binary file을 MCU에 다운로드

- .bin .hex파일을 주로 사용



binary file (lss file)

0000008c <__ctors_end>:

```
8c: 11 24      eor    r1, r1
8e: 1f be      out    0x3f, r1 ; 63
90: cf ef      ldi    r28, 0xFF ; 255
92: d0 e1      ldi    r29, 0x10 ; 16
94: de bf      out    0x3e, r29 ; 62
96: cd bf      out    0x3d, r28 ; 61
```

00000098 <__do_copy_data>:

```
98: 11 e0      ldi    r17, 0x01 ; 1
9a: a0 e0      ldi    r26, 0x00 ; 0
9c: b1 e0      ldi    r27, 0x01 ; 1
9e: e0 e1      ldi    r30, 0x10 ; 16
a0: f1 e0      ldi    r31, 0x01 ; 1
a2: 00 e0      ldi    r16, 0x00 ; 0
a4: 0b bf      out    0x3b, r16 ; 59
a6: 02 c0      rjmp   .+4 ; 0xa8 <__do_copy_data+0x10>
a8: 07 90      elpm   r0, Z+
aa: 0d 92      st     X+, r0
ac: a0 30      cpi    r26, 0x00 ; 0
ae: b1 07      cpc    r27, r17
b0: d9 f7      brne   .-10 ; 0xbe <main>
b2: 0e 94 5f 00 call    0xbe ; 0xbe <main>
b6: 0c 94 86 00 jmp     0x10c ; 0x10c <_exit>
```

000000be <main>:

#include <avr/io.h>

int main(void)

```
{
be: df 93      push   r29
c0: cf 93      push   r28
c2: 00 d0      rcall  .+0 ; 0xc4 <main+0x6>
c4: 00 d0      rcall  .+0 ; 0xc6 <main+0x8>
c6: cd b7      in     r28, 0x3d ; 61
c8: de b7      in     r29, 0x3e ; 62
```

// Insert code

int a=13, b=86;

```
ca: 8d e0      ldi    r24, 0x0D ; 13
cc: 90 e0      ldi    r25, 0x00 ; 0
ce: 9c 83      std    Y+4, r25 ; 0x04
d0: 8b 83      std    Y+3, r24 ; 0x03
d2: 86 e5      ldi    r24, 0x56 ; 86
d4: 90 e0      ldi    r25, 0x00 ; 0
d6: 9a 83      std    Y+2, r25 ; 0x02
d8: 89 83      std    Y+1, r24 ; 0x01
```

* .lss

opcode

instruction

.hex

```
:1000E0009C81822793279A83898329813A818B81F6
:1000F0009C81822793279A83898329813A818B81E6
:100100009C81822793279A838983E7CFF894FFCF36
:00000001FF
```

intel hex file format

1 bytes	1 bytes	2 bytes	1 bytes	n bytes	1 bytes
record mark :	data len	offset	type	Info or data	checksum

시작 코드 data 길이(n) data 시작 주소값

레코드 유효성 검사
앞의 필드 다 더해서 2의 보수

00 : Data Record

01 : End of File Record >> data field X

02 : Extended Segment Address Record

03 : Start Segment Address Record

04 : Extended Linear Address Record

05 : Start Linear Address Record

- I8 HEX file : 00, 01 레코드만 사용 (16비트 주소지정)
- I16 HEX file : 00 ~ 03 레코드만 사용 (20비트 주소지정)
- I32HEX file : 00, 01, 04, 05 레코드만 사용 (32비트 주소지정)

binary file (lss / hex)

```
while(1){
    b = a^b;
da: 29 81      ldd    r18, Y+1 ; 0x01
dc: 3a 81      ldd    r19, Y+2 ; 0x02
de: 8b 81      ldd    r24, Y+3 ; 0x03
e0: 9c 81      ldd    r25, Y+4 ; 0x04
e2: 82 27      eor    r24, r18
e4: 93 27      eor    r25, r19
e6: 9a 83      std    Y+2, r25 ; 0x02
e8: 89 83      std    Y+1, r24 ; 0x01
    b = a^b;
ea: 29 81      ldd    r18, Y+1 ; 0x01
ec: 3a 81      ldd    r19, Y+2 ; 0x02
ee: 8b 81      ldd    r24, Y+3 ; 0x03
f0: 9c 81      ldd    r25, Y+4 ; 0x04
f2: 82 27      eor    r24, r18
f4: 93 27      eor    r25, r19
f6: 9a 83      std    Y+2, r25 ; 0x02
f8: 89 83      std    Y+1, r24 ; 0x01
    b = a^b;
fa: 29 81      ldd    r18, Y+1 ; 0x01
fc: 3a 81      ldd    r19, Y+2 ; 0x02
fe: 8b 81      ldd    r24, Y+3 ; 0x03
100: 9c 81      ldd    r25, Y+4 ; 0x04
102: 82 27      eor    r24, r18
104: 93 27      eor    r25, r19
106: 9a 83      std    Y+2, r25 ; 0x02
108: 89 83      std    Y+1, r24 ; 0x01
10a: e7 cf      rjmp   .-50 ; 0xda <main+0x1c>

0000010c <_exit>:
10c: f8 94      cli

0000010e <_stop_program>:
10e: ff cf      rjmp   .-2 ; 0x10e <_stop_program>
```

*xor4.hex - Windows 메모장

파일(F) 편집(E) 서식(O) 보기(V) 도움말

```
:10000000 000C9446000C945D000C945D000C945D0013
:10001000 000C945D000C945D000C945D000C945D00EC
:10002000 000C945D000C945D000C945D000C945D00DC
:10003000 000C945D000C945D000C945D000C945D00CC
:10004000 000C945D000C945D000C945D000C945D00BC
:10005000 000C945D000C945D000C945D000C945D00AC
:10006000 000C945D000C945D000C945D000C945D009C
:10007000 000C945D000C945D000C945D000C945D008C
:10008000 000C945D000C945D000C945D0011241FBE67
:10009000 00CFEFD0E1DEBFCDBF11E0A0E0B1E0E0E105
:1000A000 00F1E000E00BBF02C007900D92A030B10755
:1000B000 00D9F70E945F000C9486000C940000DF9337
:1000C000 00CF9300D000D0CDB7DEB78DE090E09C8319
:1000D000 008B8386E590E09A83898329813A818B819D
:1000E000 009C81822793279A83898329813A818B81F6
:1000F000 009C81822793279A83898329813A818B81E6
:10010000 009C81822793279A838983E7CFF894FFCF36
:00000001 01FF
```


binary file (lss / hex)

*xor4.hex - Windows 메모장

파일(F) 편집(E) 서식(O) 보기(V) 도움말

```
:100000000C9446000C945D000C945D000C945D0013
:100010000C945D000C945D000C945D000C945D00EC
:100020000C945D000C945D000C945D000C945D00DC
:100030000C945D000C945D000C945D000C945D00CC
:100040000C945D000C945D000C945D000C945D00BC
:100050000C945D000C945D000C945D000C945D00AC
:100060000C945D000C945D000C945D000C945D009C
:100070000C945D000C945D000C945D000C945D008C
:100080000C945D000C945D000C945D0011241FBE67
:10009000CFEFD0E1DEBFCDBF11E0A0E0B1E0E0E105
:1000A000F1E000E0BBF02C007900D92A030B10755
:1000B000D9F70E945F000C9486000C940000DF9337
:1000C000CF9300D000D0CDB7DEB78DE090E09C8319
:1000D0008B8386E590E09A83898329813A818B819D
:1000E0009C81822793279A83898329813A818B81F6
:1000F0009C81822793279A83898329813A818B81E6
:100100009C81822793279A838983E7CFF894FFCF36
:00000001FF
```

: 10 0000 00 0C94 ~ 00 13

: 10 0010 00 0C94~ 00 EC

파란색 : data len → 16 bytes

주황색 : offset이 0010(16bytes)씩 증가

초록색 : data type → 일반 data

빨간색 : data → opcode

보라색 : checksum

*record의 마지막은 항상 00000001FF

data type 01 → end of file record

binary file(.hex) → bmp

1. hex file → main함수 내부에서 xor연산을 수행한 부분만 추출

```
29813A818B819C81822793279A83898329813A818B819C81822793279A83898329813A818B819C81822793279A838983
```

2. txt to bmp convert code (<https://github.com/Hamz-a/txt2bmp>) 통해 bmp file로 변환 가능

```
C:\Users\CryptoCraftLab\dl\data\binarydata>python txt2bmp.py -f test1.txt -b testbmp.bmp  
Saved as bitmap in: testbmp.bmp
```



testbmp.bmp

2020-04-05 오후 6:56

BMP 파일

bmp file format

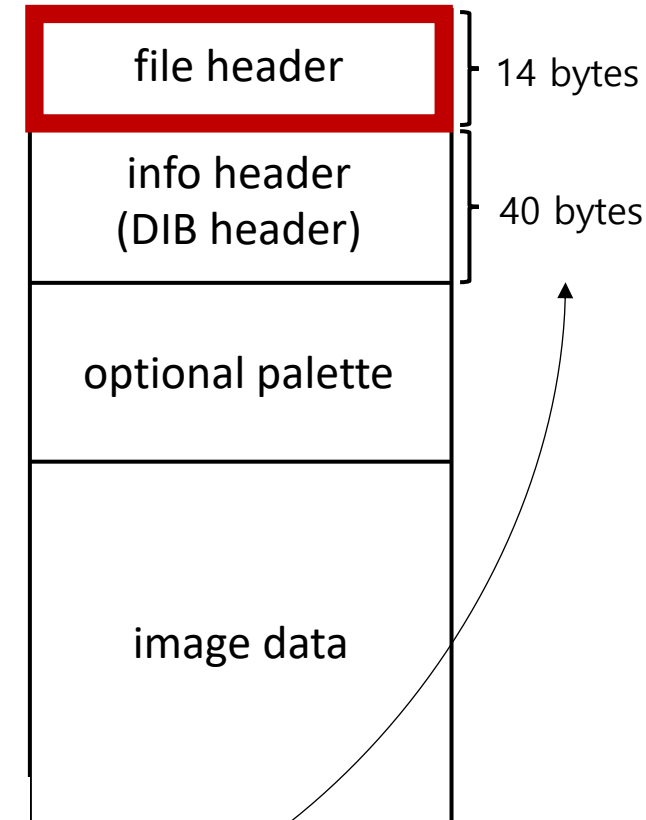
❖ BMP file에 대한 일반적 정보 (14 bytes)

- 매직 넘버 : 42 4D (BMP 파일임을 식별) : 2 bytes
 - 파일 전체 크기(헤더 포함) → 리틀 엔디언 표기 : 4 bytes
 - 예약된 값 → 사용 x → 00 00 : 4 bytes
 - 데이터 시작 위치 (offset) → 리틀 엔디언 표기 : 4 bytes
- 14 bytes

typedef struct tagBITMAPFILEHEADER {
WORD bfType; // 매직 넘버 (bmi > 42 4D)
DWORD bfSize; // 파일 전체 크기 (리틀 엔디언 표기)
WORD bfReserved1; // 예약된 값
WORD bfReserved2; // 예약된 값
DWORD bfOffset; // 데이터 시작 위치 (리틀 엔디언 표기)
} BITMAPFILEHEADER;

Offset(h) 00 01 02 03 04 05 06 07 08 09 0A 0B 0C 0D 0E 0F
00000000 42 4D 36 10 00 00 00 00 00 00 00 00 00 00 28 00
00000010 00 00 80 02 00 00 00 00 00 00 01 00 18 00 00 00
00000020 00 00 00 00 00 00 00 00 00 00 00 00 00 00 00 00
00000030 00 00 00 00 00 00 00 00 02 12 07 00 10 05 00 0F 04 00

디스크 할당 크기: 904KB (925,696 바이트)



Offset(h) 00 01 02 03 04 05 06 07 08 09 0A 0B 0C 0D 0E 0F
00000000 42 4D 36 10 0E 00 00 00 00 00 36 00 00 00 28 00 BM6.....6...(.
00 0E 10 36 → 921654 00 00 00 36 → 54 → offset 0x36부터 data 시작

bmp file format

❖ data에 대한 구체적인 정보 (40 bytes)

- offset 0x0E부터 시작
- 아래 구조체와 같은 정보들을 담고 있음

```
typedef struct tagBITMAPINFOHEADER {
```

```
    DWORD    biSize;           // info header size
    LONG      biWidth;          // image width
    LONG      biHeight;         // image height
    WORD       biPlanes;         // color plane의 수(항상 1)
    WORD       biBitCount;       // bit / pixel (컬러, 흑백 구별)
    DWORD      biCompression;    // 압축유무
```

	Offset (h)	00	01	02	03	04	05	06	07	08	09	0A	0B	0C	0D	0E	0F
LONG	00000000	42	4D	36	10	0E	00	00	00	00	00	36	00	00	00	28	00
LONG	00000010	00	00	80	02	00	00	E0	01	00	00	01	00	18	00	00	00
DWORD	00000020	00	00	00	00	00	00	00	00	00	00	00	00	00	00	00	00
DWORD	00000030	00	00	00	00	00	00	02	12	07	00	10	05	00	0F	04	00

```
} BITMAPINFOHEADER;
```

0x28 → 40 bytes
(info header size)

offset : 0x36
data 시작

file header

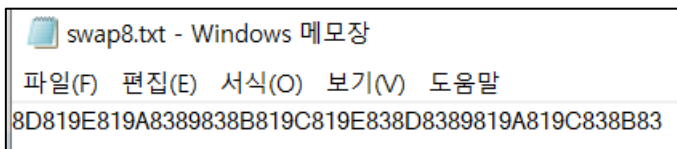
info header
(DIB header)

optional palette

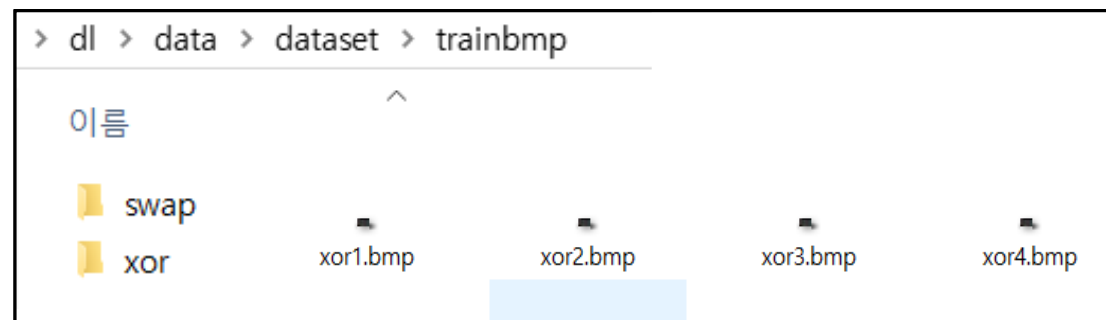
image data

bmp → convolutional neural network

- binary → bmp 과정 반복하여 dataset 만든 후 CNN 수행
 - 간단한 연산으로 분류 실험 (xor, swap)
 - 연산에 해당하는 부분의 opcode만



연산 부분의 opcode



train set of data set

bmp → convolutional neural network

- 이미 학습된 가중치를 가져와서 전이학습
- 그 뒤에 **layer 3개** 추가하여 사용
- class 2개로만 실험 → **sigmoid**
- optimizer = RMSprop**

```
from tensorflow.keras.optimizers import RMSprop

x = layers.Flatten()(last_output)
x = layers.Dense(1024, activation = 'relu')(x)
x = layers.Dense(1, activation = 'sigmoid')(x)

model = Model(pre_trained_model.input, x)

model.compile(optimizer=RMSprop(lr=0.001),
              loss = 'binary_crossentropy',
              metrics = ['acc'])
model.summary()
```

```
import os

from tensorflow.keras import layers
from tensorflow.keras import Model
!wget --no-check-certificate \
    https://storage.googleapis.com/mledu-datasets/inception_v3_weights_tf_dim_ordering_tf_kernels_notop.h5 \
    -O /tmp/inception_v3_weights_tf_dim_ordering_tf_kernels_notop.h5

from tensorflow.keras.applications.inception_v3 import InceptionV3

# 1.
local_weights_file = '/tmp/inception_v3_weights_tf_dim_ordering_tf_kernels_notop.h5'
```

가져온 모델이 훈련하면서 **학습한 parameter를 잠금 (layer.trainable = False)**
해당 파라미터는 내가 사용할 데이터로 갈아줘도 훈련이 되지 않고 그냥 사용

```
pre_trained_model.load_weights(local_weights_file)

for layer in pre_trained_model.layers:
    layer.trainable = False

# Uncomment the code below to see the (huge) model summary
pre_trained_model.summary()

# 2.
last_layer = pre_trained_model.get_layer('mixed7')
print('last layer output shape: ', last_layer.output_shape)
last_output = last_layer.output
```

bmp → convolutional neural network

- 데이터 구성 (train / validation / test)

colab 사용 → 아래 코드 통해서 구글 드라이브 경로로

```
from google.colab import drive
drive.mount('/content/gdrive')
```

- train set을 나눠서 validation set으로 사용
- ImageDataGenerator
→ 이미지 전처리위한 클래스 (이미지 변형 및 정규화)

```
from tensorflow.keras.preprocessing.image import ImageDataGenerator

import os

# Define our example directories and files
base_dir = '/content/gdrive/My Drive/dataset'

train_dir = os.path.join( base_dir, 'trainbmp')
validation_dir = os.path.join( base_dir, 'valbmp')
test_dir = os.path.join( base_dir, 'testbmp')

train_xor_dir = os.path.join(train_dir, 'xor')
train_swap_dir = os.path.join(train_dir, 'swap')
validation_xor_dir = os.path.join(validation_dir, 'xor')
validation_swap_dir = os.path.join(validation_dir, 'swap')
test_xor_dir = os.path.join(test_dir, 'xor')
test_swap_dir = os.path.join(test_dir, 'swap')

train_xor_fnames = os.listdir(train_xor_dir)
train_swap_fnames = os.listdir(train_swap_dir)

train_datagen = ImageDataGenerator(rescale = 1./255.)

test_datagen = ImageDataGenerator( rescale = 1.0/255. )

train_generator = train_datagen.flow_from_directory(train_dir,
                                                    batch_size = 20,
                                                    class_mode = 'binary',
                                                    target_size = (150, 150))

validation_generator = test_datagen.flow_from_directory( validation_dir,
                                                         batch_size = 20,
                                                         class_mode = 'binary',
                                                         target_size = (150, 150))
```

bmp → convolutional neural network

- 학습 진행

1epoch당 50번씩 전체 데이터를 총 20번 학습

```
Epoch 1/20  
100/100 - 4s  
Epoch 2/20  
100/100 - 3s
```

```
Epoch 19/20  
100/100 - 3s  
Epoch 20/20  
100/100 - 3s
```

- train set / validation set 학습

```
history = model.fit_generator(  
    train_generator,  
    validation_data = validation_generator,  
    steps_per_epoch = 50,  
    epochs = 20,  
    validation_steps = 50,  
    verbose = 2)
```

CNN 세미나에 좀 더 자세히..나와있습니다..
<https://youtu.be/HFAHK5orJjg>

bmp → convolutional neural network

- 데이터 변형 x & dropout x(for 오버피팅 방지) 모델

- 성능

train & validation set의 정확도는 100센트 달성

그러나 데이터가 매우 적고 loss가 줄어들지 않음

- 간단한 연산, opcode 추출

→ 바이너리 파일의 내용이 거의 비슷해서 정확도가 높게 나온 것 같음

Epoch 20/20

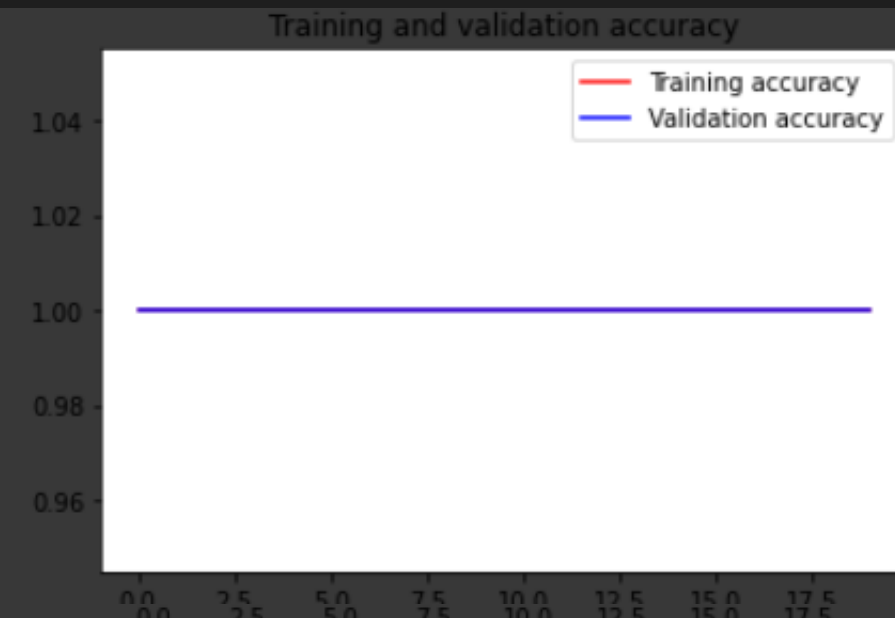
50/50 - 2s - loss: 6.3331e-13 - acc: 1.0000 - val_loss: 1.4428e-12 - val_acc: 1.0000

```
import matplotlib.pyplot as plt
acc = history.history['acc']
val_acc = history.history['val_acc']
loss = history.history['loss']
val_loss = history.history['val_loss']

epochs = range(len(acc))

plt.plot(epochs, acc, 'r', label='Training accuracy')
plt.plot(epochs, val_acc, 'b', label='Validation accuracy')
plt.title('Training and validation accuracy')
plt.legend(loc=0)
plt.figure()

plt.show()
```



bmp → convolutional neural network

- 학습에 사용하지 않은 test data으로 예측

```
output = model.predict_generator(test_generator, steps=5)
print(test_generator.class_indices)
print(output)
```

```
{'swap': 0, 'xor': 1}
[[1.]
 [1.]
 [1.]
 [1.]
 [1.]]
```

→ xor 파일 test 결과 1.00 으로 예측

감사합니다

