



Playing





발표 순서

개요

데이터
저장과
전처리

딥러닝
모델

시연





발표 순서

개요

- 팀명
- 딥러닝 목적

데이터 저장과 전처리

- 데이터 읽어오기
- 훈련과 테스트 데이터 나누기
- 정규화 등의 전처리

딥러닝 모델

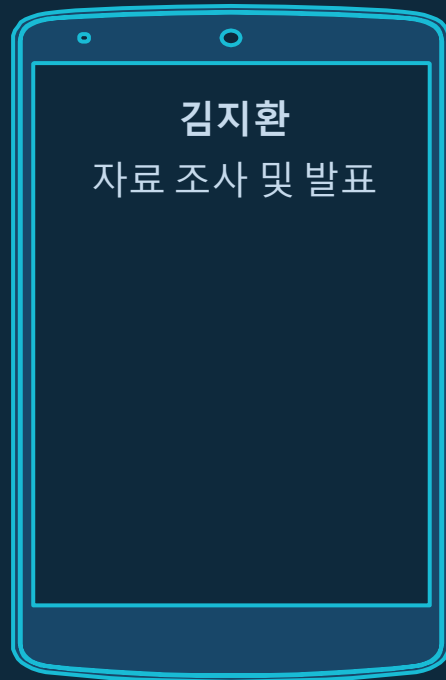
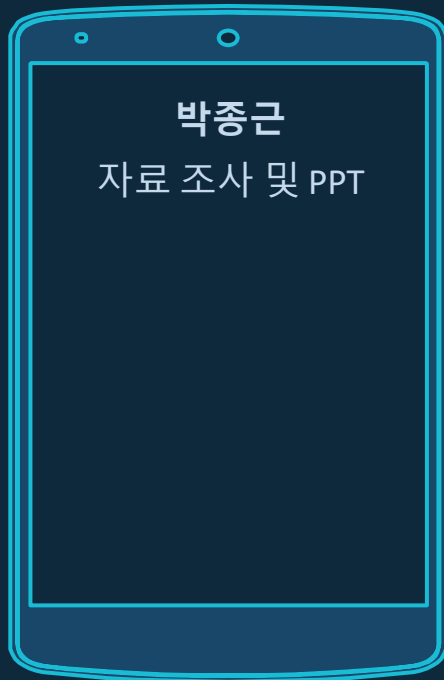
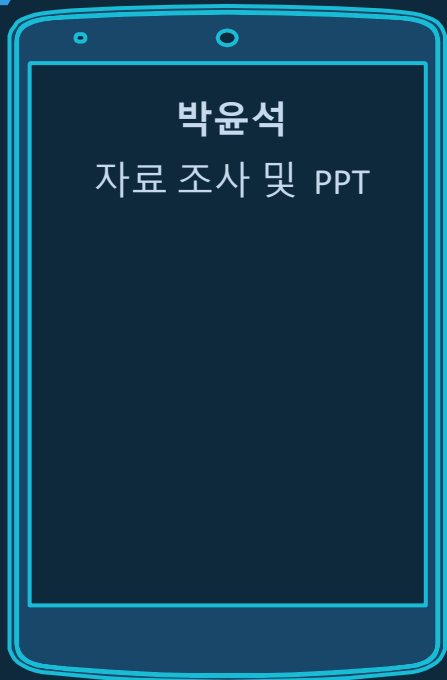
- 입력, 중간(은닉), 출력 층, 패러미터 수
- 모델 종류
- 전체 코드

시연

- 결과와 데이터 위치



소개





딥러닝 목적

2016년 세계의 이목을 두게 하는 알파고의 등장

알파고는 딥러닝을 이용한 자체 학습 및 데이터를 누적하여 만들어진 기기

간단하고 쉽게 접근 할 수 있는 보드게임인 오목을 딥러닝하여 AI의 학습데이터를 누적시켜 점점 난이도가 어려워지는 게임을 제작

분류를 사용하여 오목의 룰 처럼 연속적인 오목알이 5개가 모이면 게임이 끝나고 승리

게임이 끝나게 되면 훈련 데이터를 지정된 경로에 저장



2

데이터 저장과 전처리

- 데이터 읽어오기
- 데이터 수, 속성 수 등 공개
- 훈련과 테스트 데이터 나누기
- 정규화 등의 전처리



데이터 읽어오기

```
sess = tf.Session(config=tf.ConfigProto(log_device_placement=True))
sess.run(tf.global_variables_initializer())

print("Learning started, It takes sometime.")
for epoch in range(training_epochs):
    avg_cost = 0

    batch_xs = np.zeros([batch_size, board_size*board_size], dtype='f')
    batch_ys = np.zeros([batch_size, board_size*board_size], dtype='f')

    for i in range(total_batch):
        for j in range(batch_size):
            batch_xs[j,:] = board_x_stack[j+i*batch_size]
            batch_ys[j,:] = board_y_stack[j+i*batch_size]

        feed_dict = {X: batch_xs, Y: batch_ys}
        c, _ = sess.run([cost, optimizer], feed_dict=feed_dict)
        avg_cost += c/total_batch

    print('Epoch;', '%04d' % (epoch + 1), 'cost =', '{:.9f}'.format(avg_cost))

print('학습이 완료 되었습니다.')
```

```
Learning started, It takes sometime.
Epoch; 0001 cost = 4.756234674
Epoch; 0002 cost = 3.939140008
Epoch; 0003 cost = 3.033379101
Epoch; 0004 cost = 2.369022113
Epoch; 0005 cost = 1.913035587
Epoch; 0006 cost = 1.545134771
Epoch; 0007 cost = 1.266280774
Epoch; 0008 cost = 1.079903150
Epoch; 0009 cost = 0.914493147
```

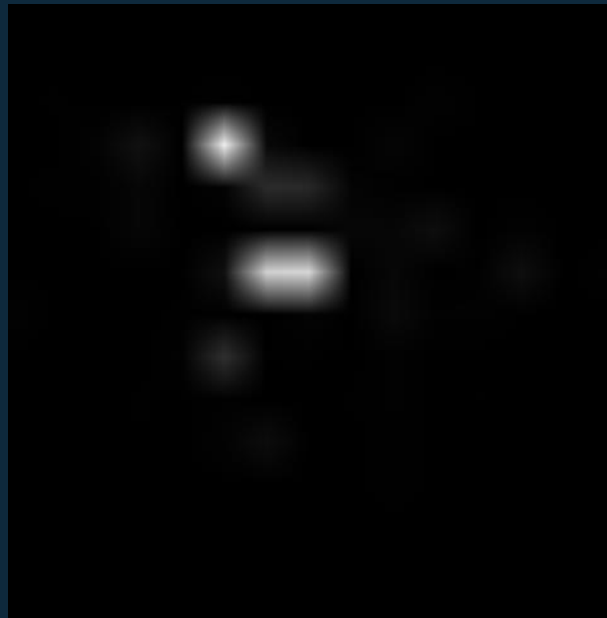


훈련과 테스트

기본 승리 데이터가 없으므로
자신이 혼자 오목을 하며 데이터를
쌓은 후, 어느 정도의 데이터가
학습이 되면 나 혼자가 아닌 AI와
오목을 하며 학습데이터를 쌓는다.

AI와 오목을 하고 게임이 끝나게
되면 오른쪽과 같이 이미지 파일
및 좌표를 txt파일에 행렬로 남게
된다.





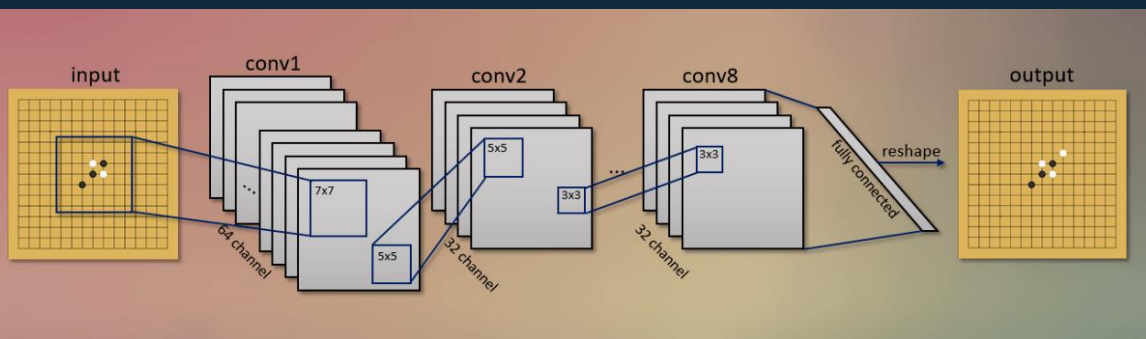


3

딥러닝 모델

- 입력, 중간(은닉), 출력 층, 패러미터 수
- 모델 종류
- 전체 코드

각 층 및 패러미터 수



```
learning_rate = 0.001
training_epochs = 100
batch_size = 100
board_size = 15
file_path = 'training_data/txt/'
save_file = 'model/model.ckpt'
```

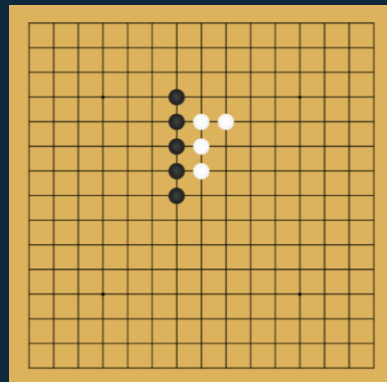


-모델 종류

cnn

모델이 직접 이미지, 비디오, 텍스트 또는 사운드를 분류하는 머신 러닝의 한 유형인 딥러닝에 가장 많이 사용되는 알고리즘이며 이미지에서 객체 얼굴, 장면을 인식하기 위해 패턴을 찾는 데 특히 유용하다.

```
[0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.
0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.
0. 0. 0. 1. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 3. 2. 4. 0. 0. 0.
0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 5. 6. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.
7. 8. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 9. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.
0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.
0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.
0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.
0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.
0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.
0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
```



```

import tensorflow as tf
import random
import os
import numpy as np

def readfile(file_name_path):

    board_vec = np.zeros([board_size*board_size], dtype='f')

    f = open(file_name_path, 'r')
    cnt = 0

    # 오크 학습데이터 (기브) 읽기
    while True:
        line = f.readline()
        if not line: break
        split_ini = line.split('.')

        for i in range(len(split_ini)):

            split_fur = split_ini[i].split(' ')

            if board_size*board_size <= cnt:
                break;

            elif split_fur[-1] != '\n':
                board_vec[cnt] = split_fur[-1]
                cnt = cnt + 1

    f.close()
    return board_vec

def data_aug(board_data): # 1개의 데이터를 회전, 반전으로 12개로 확장
    board_stack = []
    board_mat = board_data.reshape([board_size, board_size])
    # rotate
    board_stack.append(board_mat)
    board_stack.append(np.rot90(board_mat))
    board_stack.append(np.rot90(board_mat, 2))
    board_stack.append(np.rot90(board_mat, 3))
    board_fliplr = np.fliplr(board_mat)
    board_flipud = np.flipud(board_mat)
    # rotate and flip
    board_stack.append(board_fliplr)
    board_stack.append(np.rot90(board_fliplr))
    board_stack.append(np.rot90(board_fliplr, 2))
    board_stack.append(np.rot90(board_fliplr, 3))
    board_stack.append(board_flipud)
    board_stack.append(np.rot90(board_flipud, 2))
    board_stack.append(np.rot90(board_flipud, 3))
    return board_stack

##### set parameters
learning_rate = 0.001
training_epochs = 100
batch_size = 100
board_size = 15
file_path = 'training_data/txt/' # 오크 기본 저장된 폴더
save_file = 'model/model.ckpt' # 모델 저장 폴더 / 파일명

### 오크 데이터 저장 공간
board_x_stack = []
board_y_stack = []

keep_prob = tf.placeholder(tf.float32)

### set network
X = tf.placeholder(tf.float32, [None, board_size*board_size])
X_img = tf.reshape(X, [-1, board_size, board_size, 1])
Y = tf.placeholder(tf.float32, [None, board_size*board_size])
W1 = tf.Variable(tf.random_normal([7, 7, 1, 64], stddev=0.1))
L1 = tf.nn.conv2d(X_img, W1, strides=[1, 1, 1, 1], padding='SAME')
L1 = tf.nn.relu(L1)
#L1 = tf.nn.dropout(L1, keep_prob=keep_prob)
W2 = tf.Variable(tf.random_normal([5, 5, 64, 32], stddev = 0.1))
L2 = tf.nn.conv2d(L1, W2, strides=[1, 1, 1, 1], padding='SAME')
L2 = tf.nn.relu(L2)
#L2 = tf.nn.dropout(L2, keep_prob=keep_prob)
W3 = tf.Variable(tf.random_normal([3, 3, 32, 32], stddev = 0.1))
L3 = tf.nn.conv2d(L2, W3, strides=[1, 1, 1, 1], padding='SAME')
L3 = tf.nn.relu(L3)
#L3 = tf.nn.dropout(L3, keep_prob=keep_prob)
W4 = tf.Variable(tf.random_normal([3, 3, 32, 32], stddev = 0.1))
L4 = tf.nn.conv2d(L3, W4, strides=[1, 1, 1, 1], padding='SAME')
L4 = tf.nn.relu(L4)
#L4 = tf.nn.dropout(L4, keep_prob=keep_prob)
W5 = tf.Variable(tf.random_normal([3, 3, 32, 32], stddev = 0.1))
L5 = tf.nn.conv2d(L4, W5, strides=[1, 1, 1, 1], padding='SAME')
L5 = tf.nn.relu(L5)
#L5 = tf.nn.dropout(L5, keep_prob=keep_prob)
W6 = tf.Variable(tf.random_normal([3, 3, 32, 32], stddev = 0.1))
L6 = tf.nn.conv2d(L5, W6, strides=[1, 1, 1, 1], padding='SAME')
L6 = tf.nn.relu(L6)
W7 = tf.Variable(tf.random_normal([3, 3, 32, 32], stddev = 0.1))
L7 = tf.nn.conv2d(L6, W7, strides=[1, 1, 1, 1], padding='SAME')
L7 = tf.nn.relu(L7)
W8 = tf.Variable(tf.random_normal([3, 3, 32, 32], stddev = 0.1))
L8 = tf.nn.conv2d(L7, W8, strides=[1, 1, 1, 1], padding='SAME')
L8 = tf.nn.relu(L8)
W9 = tf.Variable(tf.random_normal([3, 3, 32, 32], stddev = 0.1))
L9 = tf.nn.conv2d(L8, W9, strides=[1, 1, 1, 1], padding='SAME')
L9 = tf.nn.relu(L9)
#L6 = tf.nn.dropout(L6, keep_prob=keep_prob)
L9 = tf.reshape(L9, [-1, board_size * board_size * 32])

W10 = tf.get_variable("W10", shape=[board_size * board_size, board_size * board_size])
b10 = tf.Variable(tf.random_normal([board_size * board_size]))
logits = tf.matmul(L9, W10) + b10
cost = tf.reduce_mean(tf.nn.softmax_cross_entropy_with_logits(logits = logits, labels = Y))
optimizer = tf.train.AdamOptimizer(learning_rate=learning_rate).minimize(cost)

# data load / augmentation
files = os.listdir(file_path)

for file_name in files:
    file_name_path = os.path.join(file_path, file_name)

    # read data
    board_data = readfile(file_name_path)

    # data augmentation
    board_stack = data_aug(board_data)

    for board_i in range(len(board_stack)):
        board_vec = board_stack[board_i].flatten()
        max_step = np.max(board_vec)

        for data_cnt in range(1, int(round(max_step*0.8))):
            board_x = np.zeros([board_size*board_size], dtype='f')
            board_y = np.zeros([board_size*board_size], dtype='f')

            for i in range(len(board_vec)):

                ##### 오크 학습 데이터 생성
                # 학습시에는 어노테이션 항상 1로 설정
                # 1 설정은 0.5 오크로 표현하게 된다
                if data_cnt%2 != 0:
                    if board_vec[i] > 0 and board_vec[i] <= data_cnt: # 변경 skip
                        if board_vec[i]%2 != 0:
                            # 오크
                            board_x[i] = 1
                        else:
                            board_x[i] = 2

                    if board_vec[i] == data_cnt + 1:
                        board_y[i] = 1

                else:
                    if board_vec[i] > 0 and board_vec[i] <= data_cnt: # 변경 skip
                        if board_vec[i]%2 == 0:
                            # 빈
                            board_x[i] = 1
                        else:
                            board_x[i] = 2

                    if board_vec[i] == data_cnt + 1:
                        board_y[i] = 1

            if (np.sum(board_y)) != 1:
                print('오크 데이터에 문제가 있습니다.')

            board_x_stack.append(board_x/2)
            board_y_stack.append(board_y)

total_batch = (round(len(board_x_stack)/100)) - 1
print('학습데이터 생성이 완료 되었습니다: ', total_batch)

##### 오크 시작
sess = tf.Session(config=tf.ConfigProto(log_device_placement=True))
sess.run(tf.global_variables_initializer())

print("Learning started, It takes sometime.")
for epoch in range(training_epochs):
    avg_cost = 0

    batch_xs = np.zeros([batch_size, board_size*board_size], dtype='f')
    batch_ys = np.zeros([batch_size, board_size*board_size], dtype='f')

    for i in range(total_batch):

        for j in range(batch_size):

            batch_xs[j, :] = board_x_stack[j+i*batch_size]
            batch_ys[j, :] = board_y_stack[j+i*batch_size]

            feed_dict = {X: batch_xs, Y: batch_ys}
            c, _ = sess.run([cost, optimizer], feed_dict=feed_dict)
            avg_cost += c/total_batch

    print('Epoch', '%04d' % (epoch + 1), 'cost =', '{:.9f}'.format(avg_cost))

print('학습이 완료 되었습니다.')

##### 오크 모델 저장
saver = tf.train.Saver()
saver.save(sess, save_file)

print('모델저장이 완료 되었습니다.')

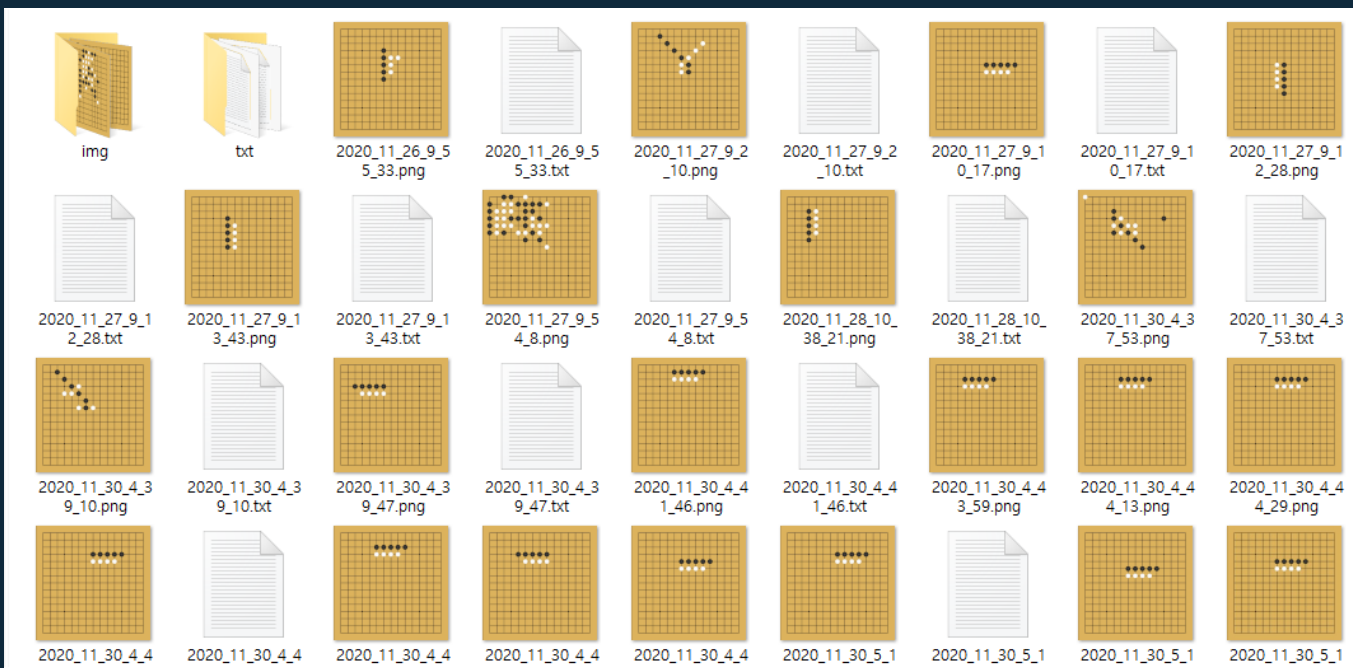
```

A decorative pattern of hexagons in various shades of blue and cyan. Some hexagons contain white icons: a lightbulb, a thumbs-up, a smartphone, a magnifying glass, and a gear. A network of dots is also visible on the left side.

4

시연

- 결과와 데이터 위치





Thanks!

