훈련과정명	인공지능 자연어처리(NLP) 기업데이터 분석 전문가 양성과정 (A반)
교과목	인공지능 자연어처리 이론 및 실습
실시일	

1. 아래 코드는 '이상한 나라의 엘리스' 소설을 읽고 전처리 과정을 수행한 프로그램이다. 비어있는 <u>주석 (comment)란에</u> 적절한 주석 (설명문)을 채워 넣으시오.

```
import nltk
from nltk import pos_tag
from nltk.stem import PorterStemmer
from nltk.corpus import stopwords
from nltk.stem import WordNetLemmatizer
import string
# 소설 alice in wonderland를 읽어온다.
fin = open("alice_in_wonderland.txt", "r")
text = [line for line in fin if len(line) > 0]
fin.close()
# text를 한 라인씩 읽어서 전처리 과정을 수행한다.
pre_proc_text = []
for one line in text:
   # string.punctuation = '!"#$%&\\()*+,-./;;<=>?@[\\)^_`{|}~' 문자를
   # 공백 문자로 치환한다.
   one_line = "".join([" " if ch in string.punctuation else ch for ch in one_line])
   # text를 토큰으로 분리하고 소문자로 변환한다.
   tokens = [word.lower() for word in nltk.word tokenize(one line)]
                         (Stopword)
tokens = [tok for tok in tokens if tok not in stopwords.words('english')]
                   THE 341- 674 OBF 2117
   tokens = [word for word in tokens if len(word) >= 3]
            opt 分名。
                            अध्य
   # (cooking --> cook, cookery --> cookeri)
tokens = [PorterStemmer().stem(word) for word in tokens]
                     写4 例 7 (4)
   tagged_corpus = pos_tag(tokens)
```

```
# WordNetLemmatizer()를 이용하여 단어의 원형을 복원한다.
    # lemmatizer.lemmatize('believes') --> belief
    Noun_tags = ['NN','NNP','NNPS','NNS']

Verb_tags = ['VB','VBD','VBG','VBN','VBP','VBZ']
    lemmatizer = WordNetLemmatizer()
    # POS tag에 따라 단어의 원형 복원이 달라진다.
    # ('cooking', 'n') --> cooking, ('cooking', 'v') --> cook
    def prat_lemmatize(token, tag):
        if tag in Noun_tags:
            return lemmatizer.lemmatize(token,'n')
        elif tag in Verb_tags:
            return lemmatizer.lemmatize(token,'v')
        else:
            return lemmatizer.lemmatize(token,'n')
    # 전처리가 완료된 문장을 다시 문서로 합친다.
    pre_proc_text.append(" ".join([prat_lemmatize(token,tag) for token,tag in tagge
d_corpus]))
```

2. 아래 코드는 9개 문장으로 구성된 문서 (x_train)를 3개의 카테그리로 (y_train) 분류하는 프로그램이다. 문서를 TFIDF로 변환한 후 딥러닝으로(분류<mark>했</mark>다. 빈칸을 채워 프로그램을 완성해 보시오.

from tensorflow.keras.layers import Input, Dense, Dropout from tensorflow.keras.models import Model from sklearn.feature extraction.text import TfidfVectorizer import numpy as np

 $x_{train} = [i open my eyes in the darkness', -$ 'the sound of my beating heart feel unfamiliar', 'i face you in the mirror', 'an afraid of look a long pending question', 'perhaps, then loving someone else', 'it is more difficult to love myself', 'nohestly, let admit what we have to admit', 'that your standards are more strict', 'when they are applied to you']

x_train 문서들 IFIDF도 모르고 ... tf_vector = TfidfVectorizer(max_features = 8)

딥러닝 모델을 생성한다. xInput = Input(batch_shape = (None, 8)) h = Dense(32) activation = 'relu')(xInput)

입력으로 TFIDF를 받는다.

h = Dropout(0.5)(h)

yOutput = Dense(3, activation='softmax')(h) # 출력으로 y_train이 나오게 한다.

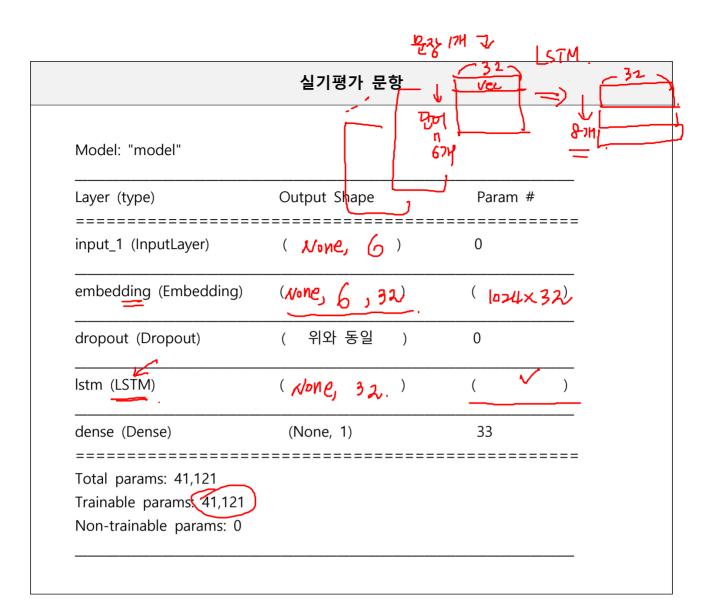
model = Model(xInput, yOutput) model.compile(loss=_____

__, optimizer='adam')

3. 아래 코드는 문서를 분류 (이진분류)하는 Keras 코드를 간단히 표현한 것이다. model.summary() 결과의 빈 칸을 채워 보시오.

```
from tensorflow.keras.layers import Input, Embedding, Dropout, LSTM, Dense from tensorflow.keras.models import Model import numpy as np
```

```
import numpy as np
# 8개 문장의 단어를 vocabularv의 인덱스 6개로 표현한 데이터 (0은 padding).
x_{train} = np.array([[ 2,
                                       0],
                       1, 43,
                               22,
                   22, 18,
                           1,
                               54,
                                   6,
                                       0],
                   31,
                       2,
                           1,
                               78,
                                    0,
                                       0],
                   28,
                        8,
                           9,
                               10,
                                   0,
                                       0],
                   83,
                       1, 11,
                               12, 13,
                                       0],
                   27, 3, 13,
                               37, 0,
                                       01,
                   21, 2, 2,
                                1, 9, 31],
                  [ 19, 14, 2,
                                                             0
                               52, 61, 0]])
                                67H DO
y_train = np.array([0, 1, 0, 1, 0, 1, 0, 1]).reshape(8,1)
                                                                         327H
# 입력 데이터를 받는다
                                                             102471
xInput = Input(batch_shape = (None, 6))
# 워드 임베딩 레이어. vocabulary 크기 = 1024, 워드 벡터 = 32 개
embedding = Embedding(1024, 32) xInput)
embedding = Dropout(0.5)(embedding)
# 워드 임베드 레이어의 출력 값을 LSTM에 입력한다. (hidden 뉴런 개수 🛊 32) xLstm = LSTM (32) (enbedding)
# LSTM의 hidden 출력을 받아 1개의 값으로 출력한다. y_train이 학습되도록 한다. xOutput = Dense(1, activation='sigmoid')(xLstm)
# 모델을 만든다
model = Model(xInput, xOutput)
model.compile(loss='binary_crossentropy', optimizer='adam')
model.summary()
# 모델을 학습한다.
model.fit(x_train, y_train, epochs=50, batch_size=1)
```



4. 아래 구조를 갖는 네트워크로 IMDB 데이터의 리뷰(review) (혹은 영화 후기)를 학습 하려고 한다. 빈 칸을 채워 프로그램을 완성하시오.

```
LSTM
   리뷰 문서 (x train) --> Embedding -->
                                                         FFN
                                                                -> ytrain
                                         ĆNN
   리뷰 문서 (x train) --> Embedding
  from tensorflow.keras.preprocessing import sequence
  from tensorflow.keras.models import Model
  from tensorflow.keras.layers import Embedding, Concatenate, LSTM, Conv1D
  from tensorflow.keras.layers import Input, Dense, GlobalMaxPooling1D
  from tensorflow.keras.datasets import imdb
  🕊 IMDB 데이터를 읽어온다. 리뷰 문서인 x train에는 vocabulary의 단🔇 인덱스가
  # 들어있고, y_train은 0, 1 (0 : positive, 1: negative)이 들어있다.
   # 예시 : x_train[0] = [1, 14, 22, 16, 43, 530, 973, ...], y_train[0] =
  (x_train(y_train), (x_test, y_test) = imdb.load_data(num_words=6000)
  # 1개 리뷰 문서의 단어 개수를 400으로 맞춘다. 400개 보다 작으면
# padding = 0을 추가하고, 400개 보다 크면 뒷 부분을 자른다.
🔯 x_train = sequence.pad_sequences(x_train, maxlen=400)
  # x_train을 Embedding + LSTM 네트워크로 입력한다.
  _lstmInput_= Input(batch_shape → (None, 400))
  |stmEmb = Embedong(6000, 60)(lstmInput)
|stmOut = LSTN (64) |stmEmb)
                                              # IstmEmb = (None, 64)
  # x_train을 Embedding + CNN 네트워크로 입력한다.
  # Embedding layer는 LSTM과 별도로 사용한다.
  cnnInput = Input(batch_shape = (None, 400))
  cnnEmb = Embedding(6000, 60)(cnnInput)
                                                            Emb)
shape = (None, 260) Linear
shape = (None, 260) Linear
set

Segol 640 = E

Dense (64) (Conv Du)

Concatenate()([lstm.Dut)
  convOut = Conv1D(260) 3, activation='relu', strides=1)(cnnEmb)
  convOut = GlobalMaxPooling1D()(convOut) # convOut의 shape = (None, 260)
  # LSTM <u>출력과 ②RHC 출력을 합친다</u> (concatenate). LSTM의 <u>출력</u>이 640 므로,
  # CNN의 출력되 64로 맞춘다. 합친 결과의 길이는 (128이다.
  convOut =
                                  (1)
  concatOut =
   # 합쳐진 결과를 <mark>(고개丈 줄여서 (linear projection)</mark>, y_train이 나오도록 한다.
  yOutput) = Dense(1, activation = 'sigmoid')(concatOut)
  # 모델을 생성한다.
  model = Model ( Lstan In putsy Cun Input ) ,
  model.compile(loss='binary_crossentropy', optimizer='adam')
  # 학습한다. batch size = 256, epochs = 1000
  hist = model.fit(
                     . I-train, X-train
```

문항별 모범답안

1.

- (1) 불용어를 제거한다.(2) 길이가 3 이하인 단어를 제거한다.(3) 토큰의 어간을 추출한다. 접미사를 제거한다(4) 토큰의 품사를 태깅한다.

2.

- (1) tf_vector.fit_transform(x_train)
- (2) 'sparse_categorical_crossentropy'
- (3) np.argmax(yHat,axis=1)

3.

Model: "model"

Output Shape	Param #
[(None, 6)]	0
(None, 6, 32)	32768
(None, 6, 32)	0
(None, 32)	8320
(None, 1)	33
	[(None, 6)] (None, 6, 32) (None, 6, 32) (None, 32)

Total params: 41,121 Trainable params: 41,121 Non-trainable params: 0

4.

- (1) convOut = Dense(64)(convOut)
- (2) concatOut = Concatenate()([lstmOut, convOut])
- (3) model = Model([IstmInput, cnnInput], yOutput)
 (4) hist = model.fit([x_train, x_train], y_train, batch_size=256, epochs=1000)