

신입 개발자를 꿈꾸는 금융권 인재입니다.

Developer

INDEX



01 Experience

- 맡은 업무개발



02 Data Science

- 데이터 분석
- Python Lover



03 Current study

- Web
 - Java
 - Django & Flask
- kotlin



- 공부(자격증)Fintech

TensorFlow

양성심

- 1993.01.03 생(만 27세)
- 홍익대학교 금융보험학과 (2017.03 졸업)
- 자산 운용사 2년 재직(시스템 트레이더)
- Python Data Analayst
- 관리 : Github
- 파이썬 데이터 분석(머신러닝, 딥러 닝,Spark)
- 파이썬 고속화 (Cython)
- Web(Django, Flask, JSP)
- App(Kotlin)



기술 스택













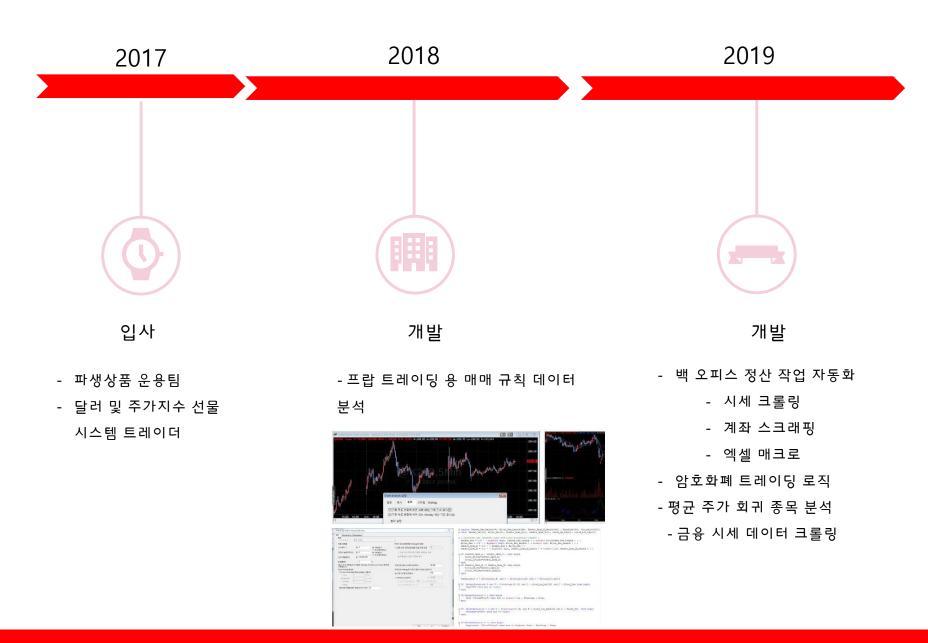








01 Experience



회귀 종목 추출 및 트레이딩 과정

참 고 자료 메신러닝을 이용한 알고리즘 트레이딩 시스템 개발



처음 파이썬을 배우기 시작했던 동기

"나만의 로직으로 트레이딩 시스템을 개발해보자"

- -퀀트 트레이딩 아이디어를 머신러닝, 파이썬으로 구현
- 서적1. 머신러닝 개념, 평균회귀모델로 포트폴리오 빌더 구현
- 서적2. 증권사 api에서 데이터를 불러와 거래량, 배당률 기반 투자 알고리즘을 구현하고 실제매매까지 다룬 서적





평균회귀를 보이는 종목들을 추출하기 위해 두 서적의 기술 아이디어를 혼합.

- + 평균회귀 성향을 보이는 종목을 추출하게 전 종목 대상으로 확대 재검색 및 주가 특이점 필 터 추가
- +데이터 수집 경로를 크롤링과 Api로 다각화



회귀 종목 추출 및 트레이딩 과정

전종목 1년치 데이터 (2019,03,20~ 2018,03,20) 의 종가와 거래량 데이터를 가지고 주가방향예측을 한다. 중간에 거래가 정지되거나 거래량이 전무해서 데이터가 전부 똑같은 3가지 종목(드림텍, 세화이앤씨..) 등을 제외시키고 진행했다.

```
#[기본 import]
import bs4
from urllib.request import urlopen
import webbrowser
import requests
import salite3
import win32com.client
import timeit
import datetime
import statsmodels.tsa.stattools as ts
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
from sklearn.svm import SVC
import numpy as np
import pandas as pd
from warnings import simplefilter
import time
```

1.단계 전종목의 이름과 코드 넘버를 따올 웹사이트를 찾아서 크롤링 해온다. 저장은 딕셔너리에 한다.

```
stockcode = 'http://vip.mk.co.kr/newSt/rate/item_all.php'
source = urlopen(stockcode).read()
source = bs4.BeautifulSoup(source, 'lxml')

td = source.findAll('td',class_='st2')
td1 = [str(i)[101:].replace("</a>","") for i in list(td)]
code = {}
for i in td1:
```

→ 전처리 과정 생략 사용한 3가지 모형지표

5. ADF, Hurst, Halflife 지수 계산하는 3가지 함수

ADF: 검정통계량이 5%, 10 % 보다 작아야 평균회귀 의미가 있다

Hurst: 0 에 가까울 수록 평균회귀현상을 보임

Half: 평균으로 되돌아오는 데 걸리는 시간. 짧을 수록 회귀성향이 강하다고 봄.

```
def calcADF(df):
    df.fillna(method = 'bfill')
    df.dropna(how='any')
    try:
        adf_result = ts.adfuller(df)
       critical value = adf result[4]
    except ZeroDivisionError:
       adf result = 1
       critical value = 1
    return [adf_result[0], critical_value['1%'],critical_value['5%'],critical_value['1
def calcHurstExponent(df):
    lags = range(2,100)
    ts = np.log(df)
    tau = [np.sqrt(np.std(np.subtract(ts[lag:],ts[:-lag]))) for lag in lags]
                                              1차방정식
    poly = np.polyfit(np.log(lags),np.log(tau),1)
    result = poly[0] *2.0 기울기의 2배는?
    return result
def calcHalfLife(df):
    price = pd.Series(df)
    lagged_price = price.shift(1).fillna(method='bfill')
    delta = price - lagged price
```

회귀 종목 추출 및 트레이딩 결과

결과

```
cursor1.execute('''select * from stocks''')
rows1 = cursor1.fetchall()
stock_data1 = pd.DataFrame(rows1,columns=['id','code','company','logistic','rf','svm','
stock_data1.set_index('id')
del stock_data1['id']
stock_data1['svm'].fillna('0')
stock_data1['total_score'] = stock_data1['logistic']+stock_data1['rf']+stock_data1['svm']
stock_data1['rank'] = stock_data1['total_score'].rank(ascending=False)
stock_data1['way'] = np.where(stock_data1['lrpred']+stock_data1['rfpred']+stock_data1['
print(stock_data1[stock_data1['rank']<=10])</pre>
```

[결과]

```
    code company logistic
    rf ... sympred total_score rank way

    137 000370 한화손해보험
    0.5517 0.5230 ... 1.0
    1.6149 10.0 B

    240 180640 한진칼 0.5230 0.5632 ... 1.0
    1.6322 9.0 B

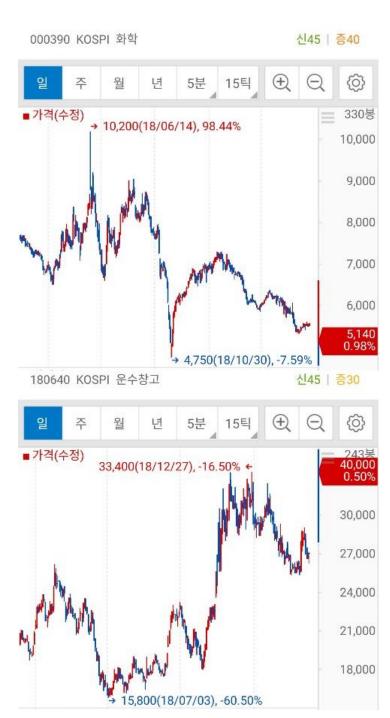
    321 298690 에어부산 0.5152 0.5758 ... 1.0
    1.6365 8.0 B

    505 103130 웅진에너지 0.5515 0.5515 ... 1.0
    1.6545 6.0 B

    509 298040 효성중공업 0.5892 0.5021 ... 1.0
    1.6741 5.0 B

    678 074610 나노메딕스 0.5599 0.5543 ... 1.0
    1.6741 5.0 B

    708 006110 삼아알미늄 0.5320 0.5710 ... 1.0
    1.6490 7.0 B
```



결과로 나온 종목 10개

1위: 삼화 페인트

5위: 한진칼

해석:

주가 움직임을 보면 모델의 정확도가 50%인 것처럼 반은 우상향하는 움직임을 보이고 반은 우하향하는 확률로 나뉘는 것을 확인.

백오피스 정산 자동화

- 1. 매일 시세를 수집하는 웹크롤러
- 2. 엑셀 매크로 자동화
- 3. 계좌 정산용 스크래핑

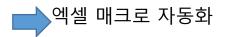
∃ 3files	20191125
■ LastdayOfMonth	20191125
afternoon_setting	20191125
cwarling	deleted
a daeshin	20190617
dollarPrice_DaeshinAPi	add newone
	20191125
maincom	deleted
morning_setting	moved
i readme	Update readme
shinhan	20191125
i sinNong is sinNong	deleted
	deleted
<u>≘</u> sum12	20191125

readme

- 엑셀 자동화
- 1. 01_05dollarAccount
- 2. 3files
- LastdayOfMonth
- 4. maincom
- 5. sum12
- 증권사 API 시세 및 크롤링
- 1. cwarling 네이버 해외 주가지수
- 2. daeshin 대신 api 로그인
- 3. dollarPrice_DaeshinAPi 대신 api 달러 시세 수집(일별)
- 4. kospi dollar 대신 api 시세 수집(분봉)
- 5. shinhan 신한 api에서 계좌 상태 조회
- HTS 로그인
- afternoon_setting
- morning_setting

해외 주가지수 네이 버에서 시세 크롤링







신한 Api 로 계좌 스크래핑 작업

```
from urllib.request import urlopen
import selenium
from selenium import webdriver
#Basic setting
def date format(d):
    yyyy = int(d.split('.')[0])
    mm = d.split('.')[1]
    dd = d.split('.')[2]
    rule = '{}/{}/{}'.format(mm,dd,yyyy)
index_cd2 = ['NII@NI225']
    naver_index = 'https://finance.naver.com/world/sise.nhn?symbol=' + i
   import time
   import xlrd
from xlrd import xldate_as_tuple
   from datetime import date
   import easygui
       pathToExcel = '/Desktop/우리피지.csv'
pathToMacro = '../Templates/우리피지정산용.txt'
       with open(pathToMacro, "r") as myfile:
    macro-myfile.read()
        excel = win32com.client.Dispatch("excel.Application")
        x1_open = excel.Workbooks.Open(pathToExcel)
        excelModule - xl_open.VBProject.VBComponents.Add(1)
        excelModule.CodeModule.AddFromString(macro)
        excel.Application.Run(macroname)
        excel.Workbooks(1).Close(SaveChanges=1)
   #모듈 날짜를 2019-01-01 형식
       time.strftime('%Y-%m-%d',time.localtime(time.time()))
       pathToExcel2 = '/항리피지판리.xlsm'
        x1 = win32com.client.Dispatch("excel.Application")
x1.DisplayAlerts = False
       x1.visible = True
wh = x1.Workhooks.Open(pathToExcel2)
      import PyQt5.QtGui import
      import PyQt5.QtCore import *
      import PyQt5.QAxContainer import *
      import PyQt5.QtWidgets import QApplication
      import PyQt5.QtWidgets import QMainWindow
      import PyQt5.QtWidgets import QPushButton
      import PyQt5.QtWidgets import QLineEdit
      import win32com.client
          def __init__(self):
              super(IndiWindow, self).__init__()
              self.setWindowTitle("IndiExample")
              # self.IndiTR = OAxWidget("GIEXPERTCONTROL64.GiExpertControl64Ctrl.1")
              self.IndiTR = QAxWidget("GIEXPERTCONTROL.GiExpertControlCtrl.1")
              self.IndiTR.ReceiveData.connect(self.ReceiveData)
               self.IndiTR.ReceiveSysMsg.connect(self.ReceiveSysMsg)
              self.rqidD = {}
              btnResearch = QPushButton("397", self)
              btnResearch.setGeometry(20, 50, 50, 20)
              btn_Series = [self.btn_Search,self.btn_Search1,self.btn_Search2]
                  btnResearch.clicked.connect(1) # 버튼을 누르면 'btn_Search' 함수가 실행됩니다.
          def btn_Search(self):
              ret = self.IndiTR.dynamicCall("SetSingleData(int, QString)", 0, "**********")
ret = self.IndiTR.dynamicCall("SetSingleData(int, QString)", 1 "01") # 公田口屋 하산 '01
```



02 DATA SCIENCE



02

03

뉴스 기사 와 주가 상관관계

NLP처리

네이버 뉴스 크롤링과 종가 데이터를 Trade Station 툴에서 가져오기

K200 ETF 의 시장 수익률은 kospi 를 추종하는 것, 뉴스와 kospi 와의 연관도가 얼마나 되는 지 분석

공휴일 제거 및 형태소 분해 및 불용어 제거 처리.

LogisticRegression , KNeighborsClassifier , RandomForestClassifier 세 가지 모델을 사용.





2010.01.01~2019.08.14까지 네이버 증권 섹션에서 seleninum 크롤링을 함

Word cloud 주가 상승 시 키워드

words with indicate a rise/stable DJIA



주가 하락 시 키워드

words which indicate a fall in DJIA



뉴스 기사와 주가와 상관도

참조 자료: Kaggle 의 뉴스와 주가 데이터를 분석하는 대회에서 아이디어를 착안.

미국 주가 데이터와 텍스트 데이터를 바탕으로 제시한 train data Feature에서 감성 분석한 열과 이동평균 열을 발견.

한국 주가 데이터와 주요 포털 사이트의 뉴스기사를 바탕으로 분석하고자 함.

베타 조정된 이동평균선 계산 위한 밑작업

Α	В	С	D	E	F	G	H	1	J	K	L
Date	Close					Date	Close			베타조정된 수익	베타계수
2009-12-30	1682.77					2009-12-30	225.75				
2010-01-04	1696.14	0.79%				2010-01-04	227.1	0.60%		0.27%	C
2010-01-05	1690.62	-0.33%				2010-01-05	226.9	-0.09%		-0.32%	
2010-01-06	1705.32	0.87%				2010-01-06	228.45	0.68%		0.25%	
2010-01-07	1683.45	-1.28%				2010-01-07	225.65	-1.23%		-0.08%	
2010-01-08	1695.26	0.70%				2010-01-08	226.5	0.38%		0.44%	
2010-01-11	1694.12	-0.07%				2010-01-11	226.5	0.00%		-0.09%	
2010-01-12	1698.64	0.27%				2010-01-12	226.75	0.11%		0.21%	
2010-01-13	1671.41	-1.60%				2010-01-13	223.05	-1.63%		0.04%	
2010-01-14	1685.77	0.86%				2010-01-14	225.7	1.19%		-0.45%	
2010-01-15	1701.8	0.95%	0.011309			2010-01-15	226.75	0.47%	0.44%	0.66%	
2010-01-18	1711.78	0.59%	0.009221			2010-01-18	227.9	0.51%	0.35%	0.11%	
2010-01-19	1710.22	-0.09%	0.011593			2010-01-19	228.1	0.09%	0.53%	-0.24%	
2010-01-20	1714.38	0.24%	0.005313			2010-01-20	228.35	0.11%	-0.04%	0.18%	
2010-01-21	1722.01	0.45%	0.022905			2010-01-21	230.3	0.85%	2.06%	-0.56%	
2010-01-22	1684.35	-2.19%	-0.00644			2010-01-22	224.35	-2.58%	-0.95%	0.54%	
2010-01-25	1670.2	-0.84%	-0.01412			2010-01-25	223.5	-0.38%	-1.32%	-0.63%	
2010-01-26	1637.34	-1.97%	-0.03609			2010-01-26	218.85	-2.08%	-3.48%	0.15%	
2010-01-27	1625.48	-0.72%	-0.02748			2010-01-27	217	-0.85%	-2.71%	0.16%	
2010-01-28	1642.43	1.04%	-0.02571			2010-01-28	219.8	1.29%	-2.61%	-0.34%	
2010-01-29	1602.43	-2.44%	-0.05839			2010-01-29	213.85	-2.71%	-5.69%	0.37%	
2010-02-01	1606.44	0.25%	-0.06154			2010-02-01	214.65	0.37%	-5.81%	-0.17%	
2010-02-02	1595.81	-0.66%	-0.0669			2010-02-02	213.4	-0.58%	-6.44%	-0.11%	
2010-02-03	1615.02	1.20%	-0.05796			2010-02-03	215.85	1.15%	-5.47%	0.08%	
2010-02-04	1616.42	0.09%	-0.06132			2010-02-04	215.6	-0.12%	-6.38%	0.28%	
2010-02-05	1567.12	-3.05%	-0.0696			2010-02-05	209.45	-2.85%	-6.64%	-0.27%	

거래량과 이동평균선 feature 계산

```
import pandas as pd
import numpy as np
import datetime
from keras.models import Sequential
from keras.layers import Activation, LSTM, Dense, BatchNormalization
from keras.optimizers import sgd
import pandas as pd
import numpy as np

data = pd.read_csv('C:/Users/FOS_08/Documents/k200.csv')
pd.options.display.max_columns=20

windows = [5,10,20,60,120]
for i in windows:
    data['close_ma{}'.format(str(i))] = data['Close'].rolling(window=i).mean()
    data['volume_ma{}'.format(str(i))] = data['Vol'].rolling(window=i).mean()

거래량과 종가의 이동평균선을 계산
```



┫ 뉴스 기사와 주가와 상관도

```
trom sklearn.metrics import roc_curve
from sklearn.model_selection import GridSearchCV
from sklearn.model_selection import train_test_split, KFold
#한국어 텍스트 konlpy 로 형태소 추출한다음
#불용어 리스트에서 전부 제거시키기
okt = Okt()
trainheadline = []
for i in range(0,len(before train.index)):
    trainheadline.append(' '.join(str(x) for x in before_train.iloc[i,1:39]))
#형태소를 다 분리시킴 불용어 제거
stopwords = []
with open('../Documents/stop_words.txt','r') as res:
   k = res.readlines()
   for i in k:
       i = i.replace('\n','')
       stopwords.append(i)
trainhead = []
for i in trainheadline:
   letters_only = okt.morphs(i)
   temp = []
   for ii in letters_only:
       if ii not in stopwords:
           letters = re.sub("[^¬-ㅎ+-|가-힣]"," ",ii)
           letterss = re.sub('[\s]','',letters)
           if letterss != !':
               temp.append(letterss)
           temp2 = ' '.join(str(x) for x in set(temp))
    trainhead.append(temp2)
#test 도 전처리
testheadline = []
```

3. 모델 학습

LogisticRegression, kNeighborsClassifiers, RandomForestClassifier 이 세모델로 학습 시킨 후 가장 정확도가 높게 나온 모델을 채택하기

```
basicvectorizer = CountVectorizer()
basictrain = basicvectorizer.fit_transform(trainhead)
basictest = basicvectorizer.transform(testhead)

#tfidvectorizer로 할때
basicvectorizer = TfidfVectorizer()
basictrain = basicvectorizer.fit_transform(trainhead)
basictest = basicvectorizer.transform(testhead)

Classifiers = [
    LogisticRegression(C=1,solver='liblinear',max_iter=5000)
    ,KNeighborsClassifier(3),
    RandomForestClassifier(n_estimators=2000,max_depth=9)]
```

불용어 사전을 텍스트 파일로 만들어서 거른후 정규식으로 2차 필터

Countvectorizer 위해 리스트를 문자열로 묶기.

결론

feature_importance

im	р	col	
8 2	2 56	entiment	
11 1	18 clos	se_rolling10	j
7 1	9 clo	se_beta10	
10 2	20 (open_raw10)
12 2	20 clo	se_rolling5	
3 4	3 beta_c	close_return	01
5 5	7 beta_	open_retur	101
0 5	9	Open	
9 6	4 cl	ose_raw10	
2 7	0	Vol	
14 8	38 Justo	CloseReturn	01
1 9	4	Close	
13 9	97 Beta	CloseReturr	101
16 1	71 Ju	stOpenRetu	ırn
6 18	34 just	_open_retu	rn
15 2	59 Bet	taOpenRetu	rn0
4 48	35 just_ 0	close_return	01

결론: 하지만, 뉴스 기사 분석을 feature로한 분석에서 정확도가 제일 낮게 나옴. 하루 전 수익률이 다음날 방향과 제일 유사도가 높다고 나옴

하루 전의 종가가 다음날의 움직임에 영향을 미친다.



Readme

1. Dda-reong

서울시 날씨와 따용이 데이터로 1시간 후의 자전거 대수를 예측

2. Financial_visualization

네이버 각종 상품선물 및 국제주가지수 등의 데이터를 시각화

3. NLP_pizza

kaggle pizza 데이터를 자연어 처리해서 주문에 성공여부를 예측

4. NLP_practice1~ NLP_stock_news

네이버 신문기사를 크롤링해서 실제 종합주가지수와 얼마나 연관성이 있는지 예측

5. Titanic_Korean

타이타닉 승객 데이터로 생존여부 예측

6. Fifa

해외 축구 선수 이적료 예측 미션

7. Funda_sales

편다 상점의 고객 매충 데이터를 바탕으로 1분기 매충액 예상

8. jeju-transporation

제주도 버스 승차시간 별 승객 수 예측

9. keras-image-classification

케라스로 사람 얼굴 이미지 분류

10. Movie

영화 감독, 관객 수등의 데이터를 가지고 영화 관객 수 예측

11. smishing

금융 문자 텍스트를 분석하여 스미싱 여부 판단



lata science 52개의 글		목록닫기
글 제목	조회수	작성일
STM 시계열 예측 (검색비허용)	1	2019. 11. 1.
naive bayes 분류기 (검색비허용)	0	2019. 9. 18.
novie review prediction (골색비허용)	0	2019. 9. 6.
·실함수와 활성화 함수의 조합 (검색비허용)	0	2019. 9. 6.
tock_news_final (검색비허용)	1	2019. 9. 5.
글관리 열기		5쭐 보기 ∨

카테고리

□ 전체보기 (239) □□

- python (154)
- Django (19)
- data science (52)
- tensorflow (17)
- 1 @ QUI
- □ 크롤링 (21)

-- ■ 정규표현식 (4)

- 의 웹
- Excel (22)
- 1 B VBA (8)
- SQL (14)
- 기타
- hack (3)
- JAVA (14)
- -- jsp (0)
- 안드로이드(6) △
- □ 리눅스(백엔드)(1)

Q

data science

movie review prediction

양성심 2019.9.6.14:06

URL복사 교통계 :

#karas의 LSTM과 embedding을 어떻게 쌓아올리는 것인지 알기 위함.

natural language processs 가공을 어떻게 해서 모델에 집어넣어야 하는 지 알기 위함.

데이터 구성

train.csv

test.csv

로구성

import numpy as np

03 current study

Django

6 차이나탄

http://chinatan.co.kr/

Flask

models.ImageField(upload_to='products/%Y/%m/%d',blank=True)

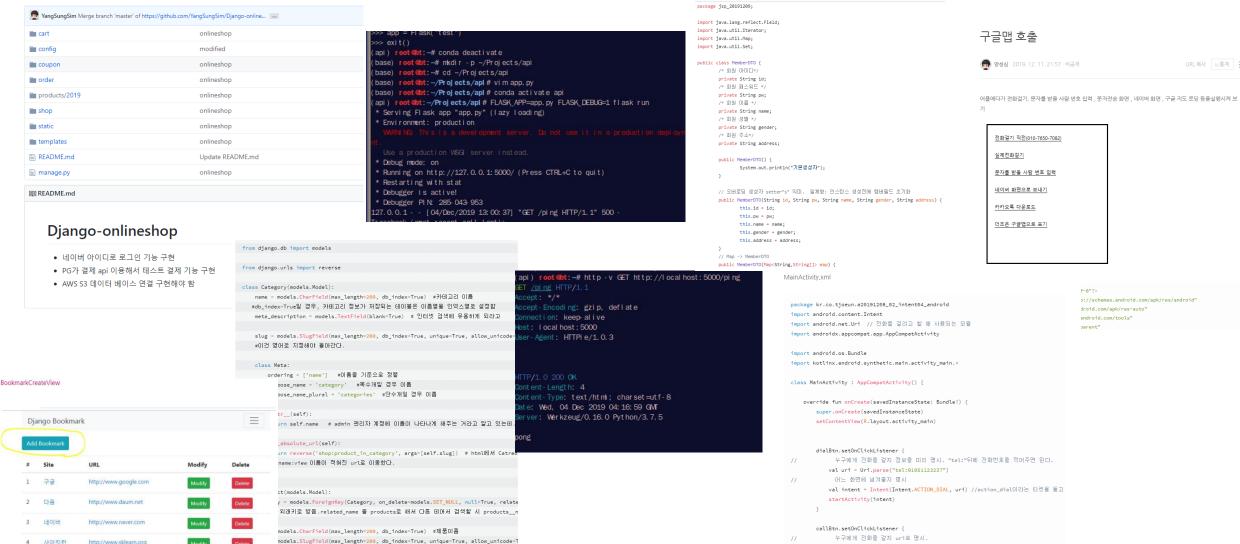
tion = models.TextField(blank=True)

JAVA JSP

val uri = Uri.parse("tel:01051123237")
val intent = Intent(Intent.ACTION_CALL, uri)

startActivity(intent)





04 Finance



전공:금융보험학과

- VBA 프로그래밍 수업 이수
- MSSQL 데이터 베이스
- 가상의 편의점 객체 구조 를 만들어 고 객 정보를 입력 조회 하는 쿼리문 작성
- 파생상품,경제학 원론,손해보험 외 수 강 (총 학점 4.36 / 4.5)



핀테크 아카데미

- 데이터 분석 및 창업관련 지식 습득
- 카카오 기업 가치 모형 평가
- 핀테크 기업 재무 분석(30 % 기여 및 발표)



금융자격증

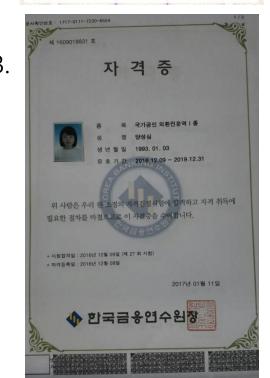
- 투자자산운용사
- 외환전문역 1종
- 은행 FP
- 증권투자상담사
- 전산세무2급

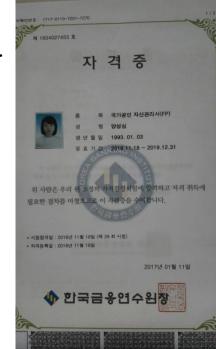
성적증명서 및 자격증

(Internet no) 3734307031952276

흥 익 대 학 교 서울캠퍼스: 04066 서울특별시 마포구 와우산로 94 Tel. 02~320-1114 세종캠퍼스: 30016 세종특별자자사 조치원읍 세종로 2639 Tel. 044~860-2114 HONGIK UNIVERSITY Seoul Campus: 94 Wausan-ro, Mapo-gu, Seoul, 04066, Korea Sejong Campus: 2639 Sejong-ro, Jochiwon-eup, Sejong, 30016, Korea 금융보험학전공 대학 학부(과) 상경대학 상경학부 융합전공/학위명 2013년 03월 01일 1학년 입학 복수전공/학위명 부전공 구분 교과목명(담당교수명) 2013학년도 1 학기 데이터베이스(정일주) A+ 경영전산(엄재윤) 경영경제수화(이승식) 고객과계과리(김중인) A+ A+ 영작문(초급)(Sonia M. Knapp) A+ 영어발표연습(Sonia M. Knapp) A+ 공교7 초급일본어(1)(Momoko Iida) 한국인의역사의식(이용두) 문학과미술(전영주) 영어(Loretta MacEachern) A0 계 취득 20 평점 4.38 누계 취득 114 평점 4.39 계 취득 17 평점 4.41 누계 취득 17 평점 4.41 2013학년도 2 학기 전선 재무회계(정래용) 2016학년도 1 학기 위험관리론(정세창) A+ 마케팅(구혜경) 금융기관론(김태환) A+ 보험학원론(남대우) 경영통계학(신동익) 마케팅전략과기획(정혜연) A+ A+ A+ 공교2 컴퓨터활용기초(양윤호) B+ 여성과법률(김용섭) 대학국어작문(최호영) 교선교선 실용영문법(Richard M. Mintzes) 영상영어(Colleen A. Chapco) A + A + 일본의문화와예술(Ogata Yoshihiro 계 취득 17 평점 4.29 2014학년도 1 학기 전선 미시경제학(장근호) 전선 *국제경영(이정열) 누계 취득 131 평점 4.38 2016학년도 2 학기 일선 거시경제학(한성윤) 교선 과학기술과생명인권(이인영) A0 A+ 재무관리(진태홍) 공교3 인간심리의이해(이홍숙) 회계위리(정래용) A+ A+ 교선 취업영어(Joshua T. Richman) 계 취득 10 평점 4.15 누계 취득 141 평점 4.36 예술과종교(한은주) 공교6 *물리현상의이해(김병배) 교양영어(1) 2016학년도 여름 계절학기 공교4 한국근현대사(이종두) 교선 기업연수 누계 취득 54 평점 4.44 누계 취득 142 평점 4.36 2014학년도 2 학기 조직행동론(이용진) 졸업논문 인터넷마케팅과E-비지니스(강화석) 총이수학점 *서비스마케팅(강성열) 전체합년 패정 백점환산점수 97.96 북한의이해(김기호) A+ A+ 공교3 현대사회와법(류중현) 공교1 한국의문화유산(유지복) B+ 독일의문화와예술(진일상) AO 공교3 사회학의이해(김동규) 계 취득 20 평점 4.18 누계 취득 74 평점 4.37 2015학년도 1 학기 전선 경영정보시스템(오명륜) A+ 생명보험(정세창) 투자로(주상용) A+ A+ A0 정보사회와저작권(김근우) 결혼학개론(김지선) 미수이이체(송혀정) 공교4 동양문화사(권소연) 누계 취득 94 평점 4.39 2015학년도 2 학기 전선 기업가치평가론(주상용 * 이 부족은 영상로 경험된 개통된 하지 100~98 A007에 DH : 1966 B1084 + 90 C + 729-75 C074 + 70 D+ 1969 45 D054 + 40 P159-0 P PAF ass 본모AP all 및 '무선보기 교립교업원은, 교원교업원은, 본교업업원 및 공교문문교원 설교업원교업 역표 교육표적 공항, 전교건축약교업, 개교교업업과 보다 공업업업원은 기관 대한 역사 등 기교원 기교, 개업기업업 인구 전체 12분급은, 원산1관 관련, 경기기업 기교, 개업기업업 인구 설립업업원원원, 교육자, 전설기업업업 위의 사실을 증명합 [1] 2017년 01월 11일 홍익대학교 [인터넷 발급]우리 대학 및 www.certpis.com 원본대조배함에서 인터넷 발급번호로 입력(발급임로부터 90일이내) 또는 스마트폰 원본대조앱으로 중명서 하단의 QR코트를 촬영하여 원본대조 확인 가능. 스마트 원본대조앱은 앱스토어/마켓에서 원본대조로 점찍 다운별불수 있습니다.

합 격 Certificate 명 : 양성심 생 년 월 일: 1993. 01. 03 자격 시험 명 : 투자자산운용사 위 사람은 한국금융투자협회가 실시한 제18회 투자자산운용사 자격시험에 합격하였기에 본 증서를 수여함. This is to certify that the above mentioned person has passed the 18th Certified Investment Manager Qualification Examination conducted by the Korea Financial Investment Association. 2017년 12월 08일 December 08, 2017 한국금융투자협회 회장 발 급 및(Date of Issue) : 2019, 12, 19 (December 19, 2019) 살기 내용은 발급일(출력일) 당시 유효한 내용이므로, 반드시 사용일 현재 합격호력 유효 여부를 금물투자협회자격시회점수센터 홈페미지(license.kofis.or.kr)에서 확인하시기 바랍니다.



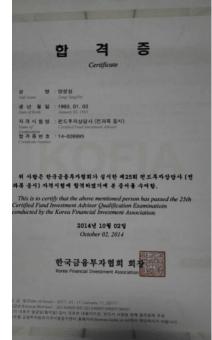


1.투자자산운용사

2.자산관리사

3.외환전문역

4.펀드투자상담사



MSSQL 실습팀과제

데이터베이스 학기과제

-GS25편의점 사례연구-

과목명 : 데이터베이스 담당교수 : 정일주 교수님

제출일자 : 2015.11.30.(월)

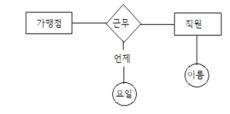
제출자 : 검은콩 조

조워 : 양성심, 유상민

3. 지역 개체연관 모델의 설계

앞서 제시한 Q1에서 Q9까지의 가시적 문의에 대하여, 각각 L1에서 L9까지의 지역 개체연관모델을 작성한다.

Q1 : 매장에서 근무하는 이름이 '전예은'인 직원이 근무하는 요일을 제시하라. L1:



Q2 : 제품명이 첫술을 취급하고 있는 가맹점의 미름과 제품의 가격을 제시하라. L2:





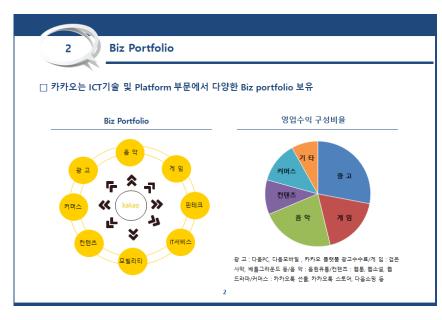
핀테크 아카데미 기업가치

카카오 기업가치 평가: 2016~2018 까지의 재무 정보 수집 (Dart.fss.co.kr 외) 유동자산, 유형 자산을 기초로 Noplat 및 FCF 도출

카카오의 사업 구조 및 영업 수익 구성 비율 분석을 통한 비정상 이벤트 반영

● 요약 재무상태 (단위 : 백만원)							
구분	2016	2017	2018				
유동자산	511,067	632,508	1,261,480				
비유동자산	4,318,230	4,324,369	4,941,359				
자산총계	4,829,297	4,956,878	6,202,839				
유동부채	813,859	948,931	1,250,706				
비유동부채	640,280	450,237	200,790				
부채총계	1,454,139	1,399,168	1,451,496				
자본금	33,858	34,004	41,744				
자본총계	3,375,158	3,557,710	4,751,343				
● 요약 손익계산서 (단위 : 백만원)							
구분	2016	2017	2018				
매출액	861,205	978,700	1,173,925				
매출총이익	861,205	978,700	1,173,925				
영업이익	70,995	97,551	122,366				
영업외수익	36,229	287,929	138,785				
영업외비용	54,599	138,054	78,485				
		247.426	100.665				
법인세비용차감전순손익	52,625	247,426	182,665				
법인세비용차감전순손익 법인세비용	52,625 14,453	247,426	92,435				





2017년 자회사 편입 등 이벤트 반 영.

재무 비율의 증가율의 기하 평균을 사용한 미래 재무 수치 임의 예상.

핀테크 아카데미 기업가치



과거 재무제표 분석

□ 플랫폼, 콘텐츠 부문 등 매출 증가로 영업이익 증가추세

재무제표

			(단위 : 백만원)
재무상태표	2016	2017	2018
유동자산	511,067	632,508	1,261,480
비유동자산	4,318,230	4,324,369	4,941,359
자산총계	4,829,297	4,956,878	6,202,839
유동부채	813,859	948,931	1,250,706
비유동부채	640,280	450,237	200,790
부채총계	1,454,139	1,399,168	1,451,496
자보초계	2 275 150	2 557 710	4751 242

손익계산서	2016	2017	2018
매출액	861,205	978,700	1,173,925
영업이익	70,995	97,551	122,366
영업외수익	36,229	287,929	138,785
영업외비용	54,599	138,054	78,485
법인세비용	14,453	29,872	92,435
당기순이익	38.171	217.554	90.230

재무비율

		(단위	l:%,배,회	, 백만원)
	구분	2016	2017	2018
성장성	총자산증가율	54.93	2.64	25.14
	매출액증가율	-0.10	13.64	19.95
	순이익증가율	-47.64	469.94	-58.52
수익성	영업이익율	8.24	9.97	10.42
	ROE	1.28	6.28	2.17
	ROIC	18.79	26.33	23.64
안정성	부채비율	43.08	39.33	30.55
	이자보상배수	4.54	6.16	8.65
	차입금의존도	20.10	15.56	9.75
활동성	매출채권회전율	9.40	11.25	15.73
	재고자산회전율	417.44	217.72	288.17
	총자본회전율	0.22	0.20	0.21

고속성장 및 성장률이 할인율 초과. 2018.12.31 기준 기업가치 계산

4

미래 재무제표 추정을 위한 가정

□ 재무제표 추정을 위해 2017년, 2018년 증감율 평균을 사용

(단위 : %)

구 분	2017.12.31	2018.12.31	Input	비고
매출액		120%	117%	
영업관련비용				
감가상각비		57%	120%	
영업이익(EBIT)	137%	125%		
법인세 @40%	207%			
세후영업이익(NOPLAT)			154%	
유동자산(영업관련)	124%	199%	157%	
유동부채(영업관련 무이자발생 부채)	117%	132%	124%	
유형자산(취득원가)	102%	113%	108%	
감가상각충당금				
할인율			5%	



미래 재무제표 추정 결과

□ DCF법으로 산정한 카카오의 기업가치

(단위:백만원)

구 분	2016.12.31	2017.12.31	2018.12.31	2019.12.31	2020.12.31	2019.12.32	2020.12.32	2019.12.33	2020.12.33
매출액		978,700						2,546,683	
영업관련비용						1,480,445			
감가상각비			78,485			135,266		194,443	
영업이익(EBIT)									
법인세 @40%	14,453		92,435	233,763		1,495,044	3,780,884	9,561,644	
세후영업이익(NOPLAT)	38,171			138,727		327,927	504,180	775,166	
유동자산(영업관련)			1,261,480		3,113,744		7,685,735	12,074,988	18,970,90
유동부채(영업관련 무이자발생 부채)	813,859		1,250,706	1,550,452	1,922,035	2,382,672	2,953,707	3,661,596	4,539,138
순운전자본	-302,792			431,448		2,509,302	4,732,029	8,413,392	14,431,76
유형자산(취득원가)	203,866		236,016	253,945	273,236	293,993	316,326	340,356	366,21
감가상각누계액	-925,185		-189,106	-85,496	-38,653	-17,475	-7,901	-3,572	-1,61
유형자산(장부가액)	1,129,051	698,107		339,441	311,889	311,468	324,226	343,928	367,826
영업용투하자산(Invested capital)	826,259		435,896	770,888			5,056,255		14,799,589
하자본이익률(Return on invested capital)	18.8%	26.3%	23.6%					15.3%	13.69
재투자율(Plowback rate)		-204.4%					443.4%		507.09
세후영업이익(NOPLAT)		217,554	90,230	138,727	213,289	327,927	504,180	775,166	1,191,800
(-) 영업용투하자산 증가분		-444,575	54,212	334,992	732,710		2,235,486	3,701,064	6,042,269
= 잉여현금흐름(Free cash flow)		662,129	36,018	-196,266	-519,421	-989,245	-1,731,305	-2,925,899	-4,850,470
잉여현금흐름 증가율		1635%	-95%	-645%	165%	90%	75%	69%	669
잔존가치(Terminal value)			122,934						
잉여현금흐름 + 잔존가치		662,129	158,951						
현재가치 계수	95.24%	90.70%	86.38%						
현재가치	36,353	600,571	137,308						
누적현재가치	36,353	636,924	774,232						
기업가치(Value of the firm)	1,447,510								

5

□ 능력 스킬





80

금융 지식 전공입니다. 금융 관련 데이터 분 석 강합니다



50

장고 ,flask , java 등 구현 가능하지만 레 벨업 할 수 있습니다.



60

프로그래밍 파이썬 프로그래밍 고속화와 멀티쓰레딩 메모리 한계 극복 중



70

데이터 사이언스 데이터 분석이 주 업 무였어서 잘 할 수 잇 습니다.

CONTACT

PHONE 010-7650-7082

E-MAIL promise6424@naver.com

https://github.com/YangSungSim

https://blog.naver.com/promise6424



Promising Developer