

智能投顾：理论与实践

Email: 78112407@qq.com

October 28, 2016

Contents

1	介绍	2
1.1	海外发展情况	2
1.2	国内情况	4
2	实践出真知	5
2.1	ETF 费用一览	5
2.2	算法分析	6
2.3	Python Code	6

Chapter 1

介绍

所谓的智能投顾 (Robo-Advisor)，是指根据现代资产组合管理理论，利用机器学习等大数据处理技术，结合投资者的风险承受力与投资偏好，为其提供定制的资产投资方案。

由于管理费较低 (0.20% 至 0.50% 左右)，资产标的范围广泛，同时为客户提供避税服务，该业务在美国发展较为迅速。但该业务在国内基本没有实质发展。

1.1 海外发展情况

2010 年，第一家智能投顾公司 Betterment 成立于纽约。截至 2016 年 10 月末，该公司管理的资产规模约 60 亿美元。目前最大的智能投顾公司是著名的 Vanguard 基金公司，智能投顾管理规模约 410 亿美元。但该公司管理的全部基金规模超过 35,000 亿元，其智能投顾的规模占比仅为 1.17%。

结论：

(1) 发展速度较快。2010 年至 2016 年的六年时间内，目前全部的智能投顾公司管理的资产规模约 3,000 亿 (参见图 1.1)。

(2) 占比较低。全美的基金管理规模是 (TODO 查询)，智能投顾占比是？

Robo-Advisor Launch Timeline

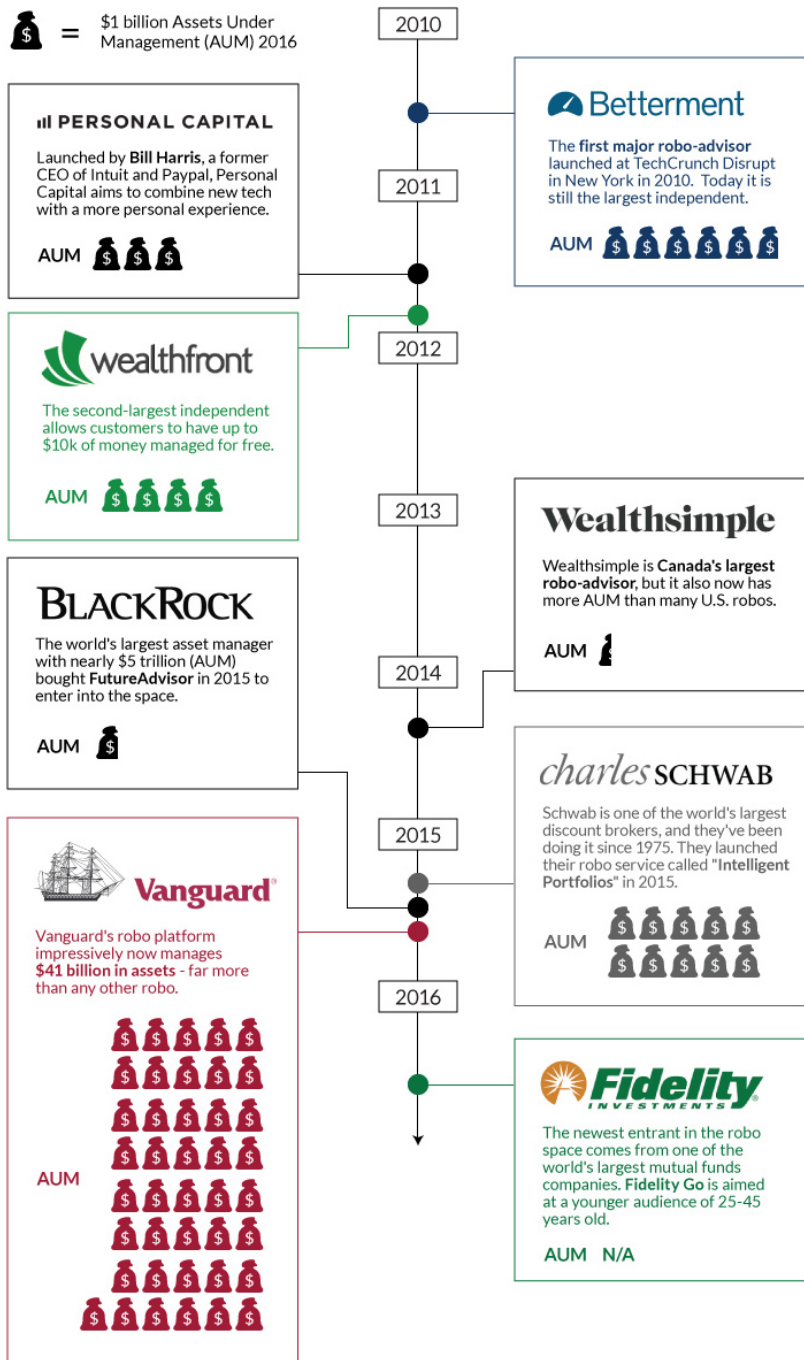


Figure 1.1: 智能投顾发展一览

(图片来源: www.visualcapitalist.com/robo-advisor-arms-race)

1.2 国内情况

在目前的法律法规框架下，国内该类业务已被叫停。此外，国内资产标的范围较小，费用较高，并且没有相关税收优惠政策，都制约了该类业务的发展。

国内的弥财 (<https://micaiapp.com>) 从设计到理念，都比较接近美国的 WealthFront 公司。该公司的资产标的均为海外资产，并且需要投资者自行换汇。

但经本人测试，9 月初该公司申请了账户，到目前还没有开户成功，并且官方提供的资产电话也无人接听。可能是受到监管的影响，无法开展业务。

Chapter 2

实践出真知

本节构建资产组合。算法的理论基础是资本资产定价模型 CAPM ([TODO 链接](#))，同时参考 wealthfront ([TODO 链接](#)) 的介绍。算法主要通过 Python ([TODO 链接](#)) 实现，代码部分参考了通联数据 ([TODO 链接](#))，海外资产的数据由 Yahoo Finance ([TODO 链接](#)) 提供，国内资产的数据由 TuShare ([TODO 链接](#)) 提供。

改进的方向：（1）选取资产（2）评估资产的相关性（3）预测资产收益率（4）模拟不同组合

本文的资产标的主要涵盖股票、黄金、房地产、原油及货币基金。

主要的资产组合都是 ETF。（[TODO](#) 解释为什么要用 etf）手续费较低，流通性好，可以日内交易。顺便提一下，华泰证券¹ ETF 交易费最低 0.1 元！如果用来少量的搭建组合，还是比较划算。其他券商还是最低 5 元。

2.1 ETF 费用一览

([TODO](#) 各 etf 的管理费、规模、成立日期，管理人)

国内的 ETF 普遍比较坑，QDII 组合费用（管理费 + 托管费）在 1.00% 左右，海外的约在 0.10% 左右。

¹此处不是广告！该券商未以任何形式提供赞助 -_-

2.2 算法分析

假设资产池中有 N 个备选资产。对于资产 i ($1 \leq i \leq N$)，其预期收益率为 μ_i ，波动率 σ_i 。资产的协方差矩阵为 $V \in \mathbb{R}^{N \times N}$ ，特别地 $V^\top = V$ ，并且 $V_{k,k} = 1$ ($k = 1, \dots, N$)。

给定一个资产组合的权重集： $\{w = (w_1, \dots, w_N)^\top \in \mathbb{R}^{N \times 1} : \sum_{i=1}^N w_i = 1, w_i \geq 0\}$ ，我们下面计算该集合中对应“有效边界”(Efficient frontier) 对应的子集合。即：给定一个组合的预期收益率 μ ($\min\{\mu_i\} \leq \mu \leq \max\{\mu_j\}$)，我们计算该组合对应的最小波动率的组合 $w(\mu)$ ²。

$$\begin{aligned} \min \quad & \frac{1}{2} w^\top V w \\ \text{s.t.} \quad & \sum_{i=1}^N w_i \cdot \mu_i = \mu \\ & \sum_{i=1}^N w_i = 1 \\ & w_i \geq 0, \quad (1 \leq i \leq N) \end{aligned}$$

Python 中 `Cvxopt` 包可以解决该优化问题。

2.3 Python Code

代码：

Listing 2.1: Download the data

```
1 # -*- coding: utf-8 -*-
2 '''
3 Modified on Fri, Sep 23, 2016
4 Author: Haifeng XU
5 Email: 78112407@qq.com
```

²表示 $w(\cdot)$ 是一个关于 μ 的函数

```

6
7 df.shape
8 df.describe()
9 df.info()
10 '''
11
12 import numpy as np
13 import tushare as ts
14 import pandas as pd
15 import pandas_datareader.data as web
16 import datetime
17
18 _start_date = '2007-01-01'
19 _end_date = '2016-10-01'
20
21 ## ~~~~~ ##
22 def _initial_index_cn() :
23     index_list = []
24     index_name = []
25
26     index_list.append( '150151' )    ## HS300A
27     index_name.append( 'HS300A' )
28
29     index_list.append( '150152' )    ## HS300B
30     index_name.append( 'HS300B' )
31
32     index_list.append( '159920' )    ## 恒生ETF
33     index_name.append( '恒生ETF' )
34
35     index_list.append( '160125' )    ## 南方香港
36     index_name.append( '南方香港' )
37
38     index_list.append( '160416' )    ## 石油黄金
39     index_name.append( '石油黄金' )
40
41     index_list.append( '160717' )    ## 恒生H股
42     index_name.append( '恒生H股' )
43

```



```

44 index_list.append( '161116' )    ## 易基黄金
45 index_name.append( '易基黄金' )
46
47 index_list.append( '161210' )    ## 国投新兴
48 index_name.append( '国投新兴' )
49
50 index_list.append( '161714' )    ## 招商金砖
51 index_name.append( '招商金砖' )
52
53 index_list.append( '161815' )    ## 银华通胀
54 index_name.append( '银华通胀' )
55
56 index_list.append( '162411' )    ## 华宝油气
57 index_name.append( '华宝油气' )
58 ## 标普美国行业指数系列之油气开采及生产行业指数
59 ## (S&P Select Industry Oil & Gas Exploration & Production)
60 ## SPSIOP is the index being traced
61 ## XOP is an ETF tracing SPSIOP
62 ## 指数成分股的入选必须满足以下条件：
63 ## 1、成份股是标普美国全市场指数的成员；
64 ## 2、成份股属于GICS定义的油气二级行业分类；
65 ## 3、成份股市值大于5亿美金，或市值大于4亿美金；
66 ## 4、且交易量年换手率大于150%。
67
68 index_list.append( '164701' )    ## 添富贵金
69 index_name.append( '添富贵金' )
70
71 index_list.append( '164815' )    ## 工银资源
72 index_name.append( '工银资源' )
73
74 index_list.append( '165510' )    ## 信诚四国
75 index_name.append( '信诚四国' )
76
77 index_list.append( '165513' )    ## 信诚商品
78 index_name.append( '信诚商品' )
79
80 index_list.append( '510300' )    ## HS300 ETF
81 index_name.append( '沪深300 ETF')

```

```

82
83     index_list.append( '510500' )    ## 500 ETF
84     index_name.append( '中证500 ETF' )
85
86     index_list.append( '510900' )    ## H股ETF
87     index_name.append( 'H股ETF' )
88
89     index_list.append( '511860' )    ## MoneyFund
90     index_name.append( 'MoneyFund' )
91
92     index_list.append( '513030' )    ## 德国30
93     index_name.append( '德国30' )
94
95     index_list.append( '513100' )    ## 纳指ETF
96     index_name.append( '纳指ETF' )
97
98     index_list.append( '513500' )    ## 标普500
99     index_name.append( '标普500' )
100
101     return index_list, index_name
102 ## ..... ##
103
104
105 ## ~~~~~ ##
106 def _initial_index_us() :
107     '''
108     Initialization of US assets
109     '''
110
111     index_list = []
112     index_name = []
113
114     index_list.append( 'AAPL' )
115     index_name.append( 'Apple' )
116
117     index_list.append( 'GOOG' )
118     index_name.append( 'Google' )
119

```

```

120     index_list.append( 'GLD' )
121     index_name.append( 'Gold' )
122
123     index_list.append( 'SPY' )
124     index_name.append( 'S&P 500' )
125
126     index_list.append( 'USO' )
127     index_name.append( 'USO' )
128
129     index_list.append( 'XOP' )
130     index_name.append( 'XOP' )
131
132     return index_list, index_name
133 ## ..... ##
134
135
136 ## ***** ##
137 def _initial_index( country_code ):
138     '''
139     -----
140     This function just insert the asset code and name
141     -----
142     '''
143
144     index_list = []
145     index_list_name = []
146
147     if country_code == 'cn' :
148         index_list, index_list_name = _initial_index_cn()
149
150     if country_code == 'us' :
151         index_list, index_list_name = _initial_index_us()
152
153     return index_list, index_list_name
154 ## ..... ##
155
156
157 ## ~~~~~ ##

```

```

158 ## 'my_ptf_cn' records the close price of the assets
159 ## in 'index_list_cn[]'
160 ## ***** ##
161 def _download_data( country_code ) :
162     '''
163     -----
164     Parameters
165     -----
166     index: refers to the code of assets.
167     index_name: refers to the name of assets.
168
169     -----
170     Return
171     -----
172     DataFrame: which contains the close price of the assets
173     in "index"
174     '''
175
176     ## create an empty pd, which would be returned
177     df = pd.DataFrame()
178
179     ## assets to be added
180     index, index_name = _initial_index( country_code )
181
182     '''
183     The data from CN is supplied by TuShare.
184     Please refer to
185     http://tushare.org/index.html for more details.
186     注意: CN 与 US 的价格日期是相反的, 我把 CN 的顺序调整了,
187         与 US 保持一致。即 tail() 是最新的数据。
188     '''
189     ## append the close price
190     if country_code == 'cn' :
191         for i in xrange( len( index ) ) :
192             df[ index[i] ] = ts.get_hist_data( index[ i ] ,
193
194
195                                     start = _start_date
196
197                                     ,
198
199                                     end = _end_date

```

```

195         )['close' ]
196
197     '''
198     The data from US is supplied by Yahoo-finance. Please refer to
199     http://pandas-datareader.readthedocs.io/en/latest/remote\_data.html#yahoo-finance
200     for more details.
201
202     Notice that 'Adj Close' price is what we want.
203     '''
204     ## append the close price
205     if country_code == 'us' :
206         for i in xrange( len( index ) ) :
207             df[ index[i] ] = web.DataReader( index[ i ] ,
208                                             'yahoo',
209                                             start = _start_date ,
210                                             end   = _end_date )[
211
212         'Adj Close' ]
213
214     ## replace inf and NA with zero
215     df[ df == np.inf ] = 0
216     df.fillna( 0, inplace = True )
217
218     ## rename the columns
219     df.rename( columns = dict( zip( index, index_name ) ),
220               inplace = True )
221
222     ## rename the index name
223     df.index.name = 'date'
224
225     ## make sure the tail() is the latest data
226     df = df.sort_index( ascending = True )
227
228     ## make sure the index is of type datetime
229     df.index = pd.to_datetime( df.index )
230
231     ## test
232     print df.shape

```

```

230
231     return df
232 ## ..... ##
233
234
235 ## ~~~~~ ##
236 ## calculate the correlation of the assets
237 ## first of all, we calculate the changed ratio of price
238 ## the input needs to be a DataFrame containing the close price
239 ## ***** ##
240 def _price_change( tmp ) :
241     '''
242     -----
243
244     Parameters
245
246     -----
247
248     tmp: a dataframe containing the price.
249         Notice that the tail is the latest date
250
251     -----
252
253     Return
254
255     -----
256
257     DataFrame: a dataframe containing the change of price
258     '''
259
260     df = tmp.copy()
261     # df[1:] = 1.0 * df[1:].values / df[:-1].values - 1
262     df = df / df.shift(1) * 1.0 - 1.0
263
264     ## the first row should be zero
265     df[:1] = 0
266
267     ## replace inf and NA with zero
268     df[ df == np.inf ] = 0
269     df.fillna( 0, inplace = True )
270
271     return df
272 ## ..... ##
273

```

```

268
269 ## ~~~~~ ##
270 ## We construst my portfolio according to 'index_list_cn'.
271 ## Each entry records the close price of the assets.
272 ## ***** ##
273 def _get_my_ptf():
274     '''
275     return my portfolio
276     '''
277
278     df      = pd.DataFrame()
279     df_cn   = pd.DataFrame()
280     df_us   = pd.DataFrame()
281
282     df_cn = _download_data( country_code = 'cn' )
283     df_us = _download_data( country_code = 'us' )
284
285     '''
286     Caution: join = 'outer' or 'inner'
287     http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/merging.html
288     '''
289     df = pd.concat( [df_cn, df_us],
290                     axis = 1,
291                     join = 'inner' )
292
293     ## replace inf and NA with zero
294     df[ df == np.inf ] = 0
295     df.fillna( 0, inplace = True )
296
297     return df
298 ## ..... ##
299
300 my_ptf = _get_my_ptf()
301 my_ptf.to_csv( 'Data/etf_close_price.csv' )
302
303 my_ptf_rtn = _price_change( my_ptf )
304 my_ptf_rtn.to_csv( 'Data/etf_rtn.csv' )
305

```

```

306 ## well, this is a bonus for users...
307 print('well, good job!')
308
309 '''
310 import matplotlib.pyplot as plt
311 fig = plt.figure()
312 ax = fig.add_subplot(1,1,1)
313 ax.plot( randn( 1000 ).cumsum() )
314 ax.set_xticks( [0, 50, 100] )
315 ax.set_xticklabels( )
316 ax.set_title( )
317 ax.set_xlabel( )
318 ax.legend(loc='best')
319 '''
320
321 ## ^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^^ ##
322 ## END of the code
323 ## ***** ##
324 ## ..... ##

```


Listing 2.2: Draw the captial allocation line

```

1  # -*- coding: utf-8 -*-
2
3  import numpy as np
4  import pandas as pd
5  import datetime
6  from matplotlib import pyplot as plt
7  from cvxopt import matrix, solvers
8
9  df_return = pd.DataFrame()
10 df_return = pd.read_csv( 'Data/etf_rtn.csv' )
11 df_return = df_return.sort_values( by = 'date', ascending = True )
12 df_return.fillna( 0, inplace = True )
13 print( df_return.head() )
14 ## 注意:
15 ## 这里每一列的有效数据长度不一致
16 ## 即: 有的资产可能从2013年开始, 有的是从1998年开始
17
18 ## print ( df_return.describe() )
19 print ( df_return.head() )
20
21
22 ## 国内的 ETF QDII
23 portfolio1 = [2,3,4]
24 ## 海外的 ETF
25 portfolio2 = [23,24,25,26]
26 ## TODO: 如何快速的表达 2:23 ?
27
28 ## 协方差矩阵
29 cov_mat = df_return.cov()
30 ## 标的预期收益
31 exp_rtn = df_return.mean()
32
33
34 ## 这个计算的代码需要优化一下
35 def cal_efficient_frontier( portfolio ) :
36     '''
37     We will compute the risk and its corresponding return.

```

```

38     '''
39
40     cov_mat1 = cov_mat.iloc[ portfolio ][ portfolio ]
41     exp_rtn1 = exp_rtn.iloc[ portfolio ]
42     max_rtn  = max( exp_rtn1 )
43     min_rtn  = min( exp_rtn1 )
44     risks    = []
45     returns  = []
46
47     '''
48     20个点作图
49     http://cvxopt.org/examples/tutorial/qp.html
50
51     min 1/2 * x^T * Q * x + p * x
52     s.t. G * x <= h
53         A * x = b
54     '''
55     for level_rtn in np.linspace( min_rtn, max_rtn, 20 ) :
56         sec_num = len( portfolio )
57
58         _Q = 2 * matrix( cov_mat1.values )
59         _p = matrix ( np.zeros( sec_num ) )
60         _G = matrix ( np.diag( -1 * np.ones( sec_num ) ) )
61         _h = matrix ( 0.0 , ( sec_num, 1 ) )
62         _A = matrix ( np.matrix( [ np.ones( sec_num ), exp_rtn1.
values ] ) )
63         _b = matrix ( [ 1.0 , level_rtn ] )
64
65         solvers.options['show_progress'] = False
66         sol = solvers.qp( _Q, _p, _G, _h, _A, _b )
67
68         '''
69         ## 查看最优权重
70         if level_rtn == max_rtn :
71             print ( 'sol is here: \n' )
72             print ( sol['x'] )
73         '''
74

```

```

75         risks.append( sol[ 'primal objective' ] )
76         returns.append( level_rtn )
77
78     return np.sqrt( risks ), returns
79
80
81 risk1, return1 = cal_efficient_frontier( portfolio1 )
82 risk2, return2 = cal_efficient_frontier( portfolio2 )
83
84 fig = plt.figure ( figsize = (14, 8 ))
85 ax1 = fig.add_subplot( 111 )
86 ax1.plot ( risk1, return1 )
87 ax1.plot ( risk2, return2 )
88 ax1.set_title ( 'Efficient Frontier', fontsize = 14 )
89 ax1.set_xlabel ( 'Standard Deviation', fontsize = 12 )
90 ax1.set_ylabel ( 'Expected Return' , fontsize = 12 )
91 ax1.tick_params ( labelsz = 12 )
92 ax1.legend( [ 'portfolio1' , 'portfolio2' ] , loc = 'best',
93             fontsize = 14 )
94
95
96
97
98
99
100
101
102
103
104 print ( 'well, good job!' )
105
106
107
108 ## ----- END ----- ##

```