

# 法律声明

本课件包括：演示文稿，示例，代码，题库，视频和声音等，小象学院拥有完全知识产权的权利；只限于善意学习者在本课程使用，不得在课程范围外向任何第三方散播。任何其他人或机构不得盗版、复制、仿造其中的创意，我们将保留一切通过法律手段追究违反者的权利。



关注 小象学院

## 第二课

# 用Python开发均值回复型股票策略

---

系统化构建量化交易体系：

模块1：动手开发期货和股票量化交易策略

# 内容介绍



均值回复型策略原理



在聚宽上编写一个均值回复型股票量化策略



编写多空组合策略进行策略改进



策略对交易成本的敏感范围检测



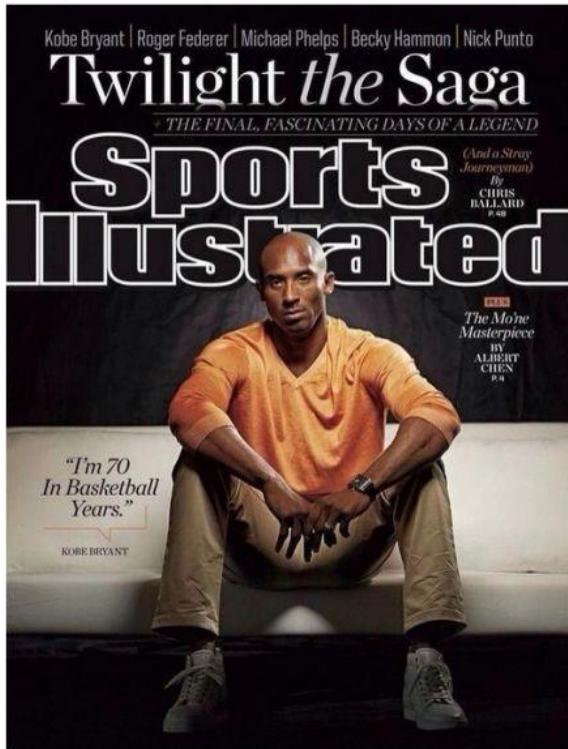
在策略中实现头寸管理进行策略优化

天下大势 分久必合 合久必分

# 均值回复型策略原理

# 《体育画报》的厄运

Kobe Bryant on the new cover of Sports Illustrated: "I'm 70 in basketball years."



一个运动员的照片如果出现在杂志封面，那他注定要在接下来的赛季中表现不佳。

- 丹尼尔·卡尼曼 2011

一个运动员的表现可以被认为是围绕均值随机分布的

# 理查德·塞勒的基金的理念

At the individual stock level, we search for events that suggest investor misbehavior.

## Investors Make Mistakes. We Look For Them.

There are two kinds of mistakes that produce buying opportunities: **over-reaction** and **under-reaction**.

Other investors may over-react to bad news and losses (e.g., panic). Or they may under-react to good news (e.g., not pay attention).



**Over-reaction**

...to historical, negative information



**Under-reaction**

...to new, positive information



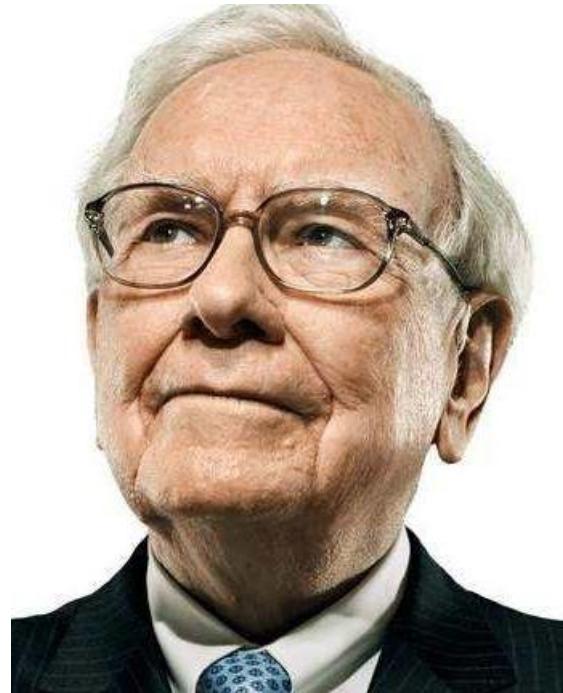
# 行为金融学指导下的交易策略

---

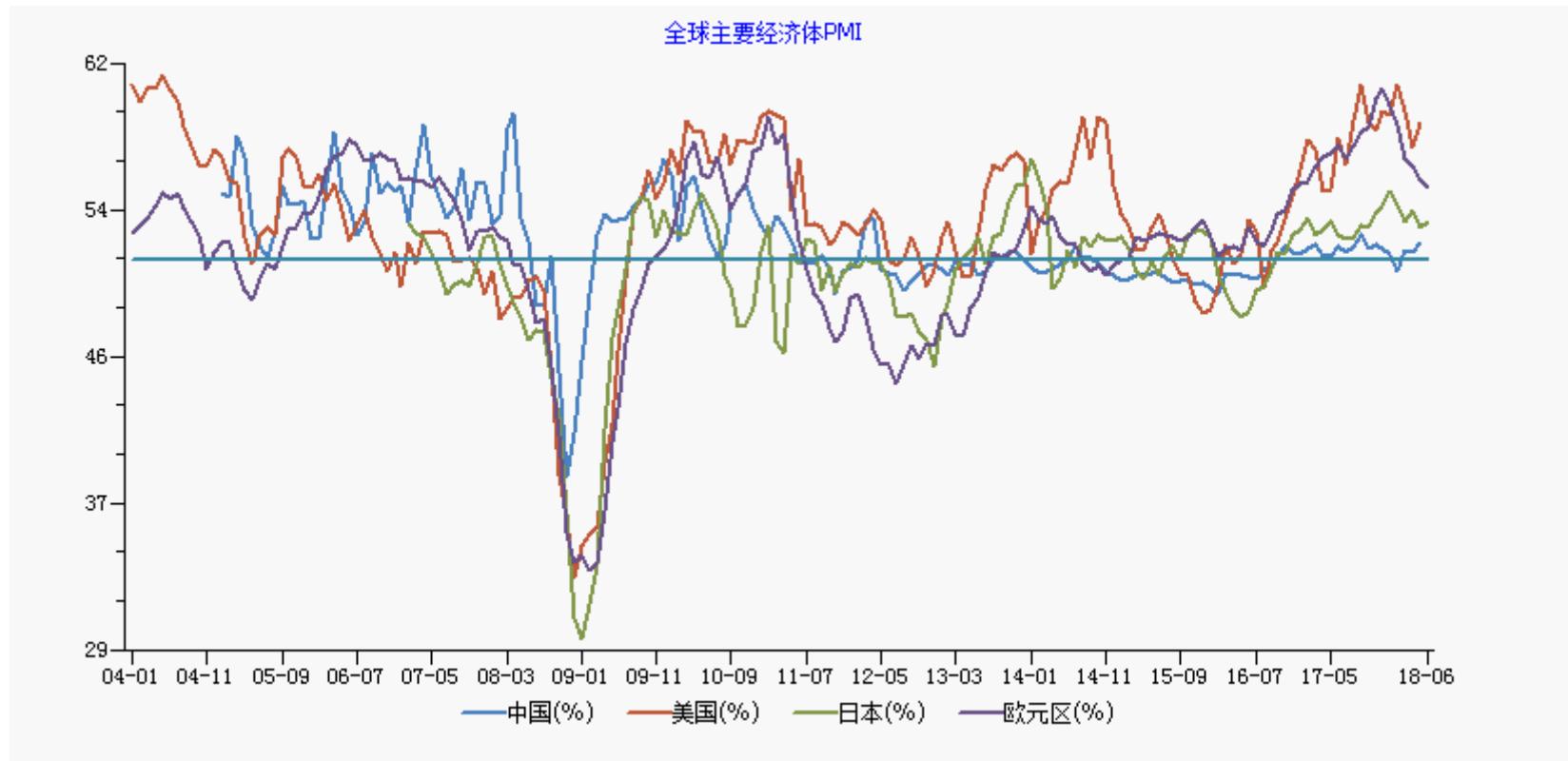
- Seeks to capitalize on behavioral biases that may cause the market to **over-react** to old, negative information or **under-react** to new, positive information.
  
- Looks for companies with one or both of:
  - significant insider buying or stock repurchases (over-reaction)
  - large earnings surprises (under-reaction)

# 巴菲特的投资密码

- 别人贪婪时我恐惧，  
别人恐惧时我贪婪
  
- 用平常的价钱买一家  
很棒的公司远远强过  
用很棒的价钱买一家  
平常的公司

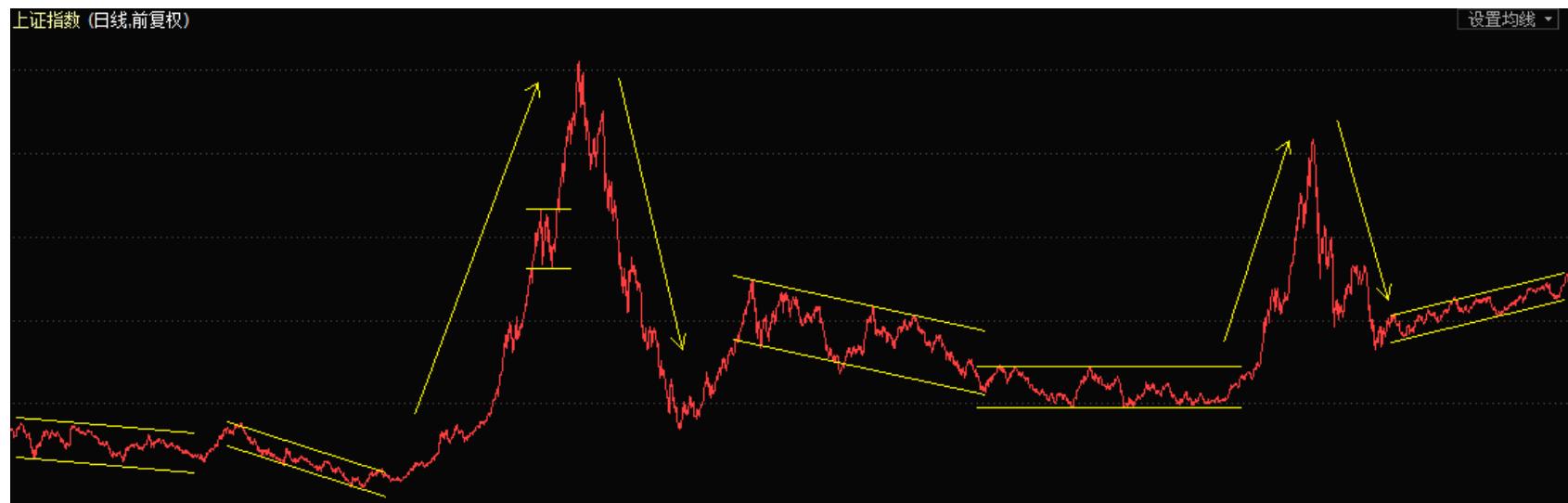


# 经济规律或周期



# 做趋势 vs. 做震荡

- 大尺度：趋势+反转
- 中尺度：趋势跟随 + 均值回复
- 小尺度：均值回复
- 微小尺度：随机游走



---

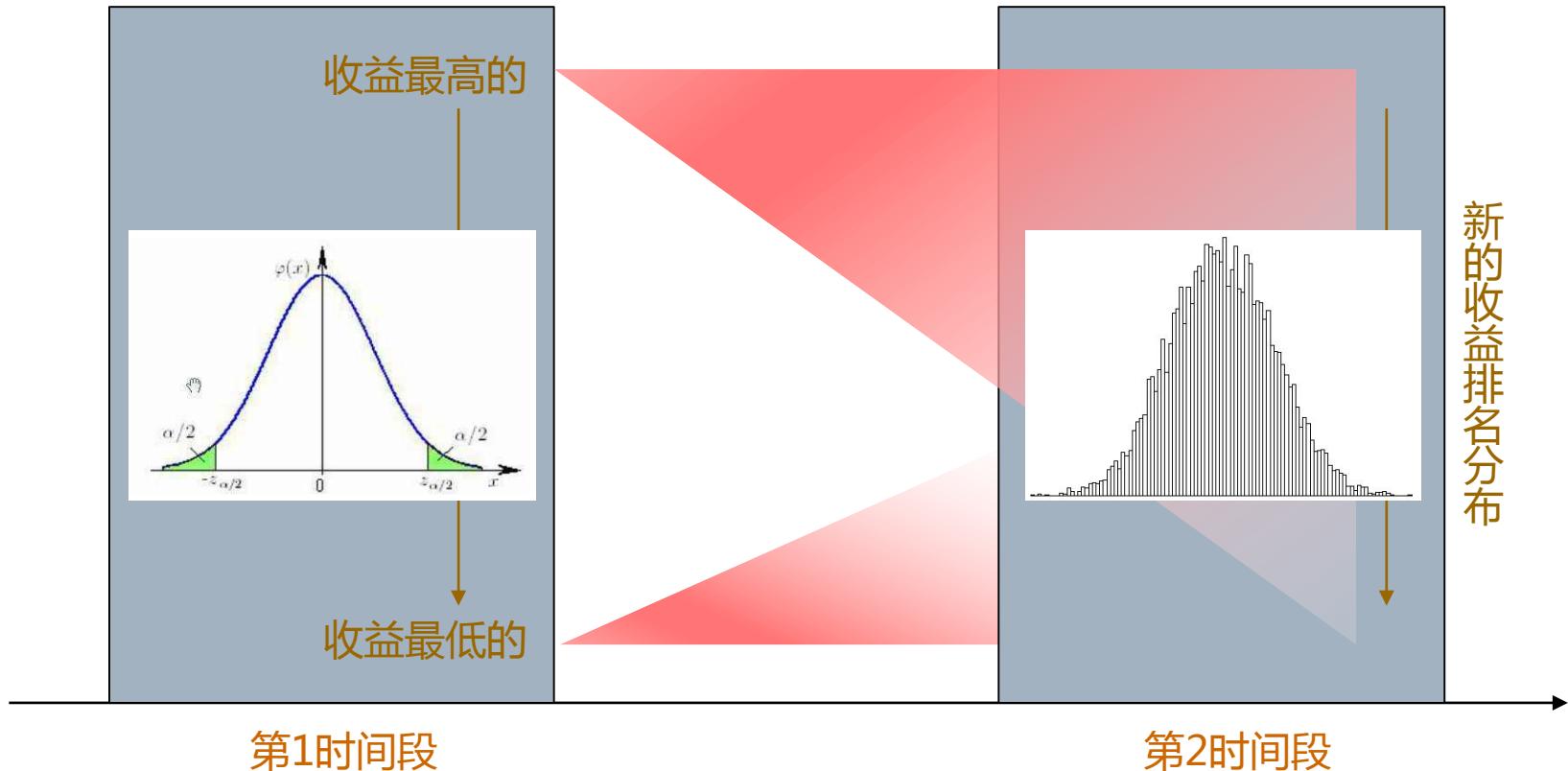
A股市场有没有稳定的均值回复效应？

# Song's Hypothesis

□ 构造两个组合：

	组合1	组合2
成分股选取方法	按收益率, Top-10% @ 时段1	按收益率, Bottom-10% @ 时段1
时段1 (收益排名)	{1, 2, 3, ..., 300} Average: 0.05	{2701, 2702, ..., 3000} Average: 0.95
时段2 (对应的收益排名)	e.g.: {2, 3, 7, 10, ..., 2998}	e.g.: {4, 12, 13, 21, ..., 2995}
检验指标	Average: ~0.5?	Average: ~0.5?

# 如何检验该假设？



```
# -*- coding: utf-8 -*-

import tushare as ts
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt

start_date = "2016-01-01"
end_date = "2018-05-31"
obs_percent = 0.3 # 时间分3段，用首尾两个时间段来比较收益排名均值的变化
cmp_percent = 0.1 # 取收益最高的和最低的各10%，计算收益排名的均值

stock_list = ts.get_stock_basics()["name"] # 全市场股票信息列表
pf_list = []

cnt = 0
for code, name in stock_list.iteritems():
    print(cnt, code, name)
    if name.find("ST") != -1: # 排除ST和*ST股票
        continue
    df = ts.get_k_data(code, start=start_date, end=end_date, ktype="D",
                       autype="qfq") # 读日K行情数据
    if len(df) < 400: # 如果有较长的停牌时间，则忽略它
        continue
    df.index = df.pop("date")
    win_size = int(len(df) * obs_percent) # 用于计算收益率的时间窗口宽度
```

```
# 第1段时间内的收益率
profit_1 = int((df["close"][win_size-1]/df["close"][0] - 1.0) * 100)
# 第2段时间内的收益率
profit_2 = int((df["close"][-1]/df["close"][-win_size] - 1.0) * 100)

# 为便于观察分布图，忽略一些特别大或特别小的值
if profit_1 > 150 or profit_2 > 150:
    continue

# 保存每只股票的2个收益率的值
pf_list.append(dict(code=code, pf1=profit_1, pf2=profit_2))

cnt += 1

# 先按第1段时间内的收益率排名（从高往低）
pf_list.sort(key=lambda x: x["pf1"], reverse=True)
for idx, doc in enumerate(pf_list):
    doc["rank_1"] = idx # 记录下每只个股在第1段时间内的收益率排名

num_cands = int(len(pf_list)*cmp_percent) # 用于统计的最高（和最低）收益的股票个数
top_cands = pf_list[:num_cands] # 第1段时间内最高收益的股票信息列表
btm_cands = pf_list[-num_cands:] # 第1段时间内最低收益的股票信息列表
top_group_codes = set([doc["code"] for doc in top_cands]) # 最高收益股票代码集合
btm_group_codes = set([doc["code"] for doc in btm_cands]) # 最低收益股票代码集合
```

```

avg_top_idx = round(sum([doc["rank_1"] for doc in top_cands])
                     /num_cands/len(pf_list), 2) # 最高收益股票排名均值
avg_btm_idx = round(sum([doc["rank_1"] for doc in btm_cands])
                     /num_cands/len(pf_list), 2) # 最低收益股票排名均值
# 所有股票收益排名的均值，等差数列均值（中值），直接计算即可
avg_mid_idx = (0 + len(pf_list)-1) / 2 / len(pf_list)

# 再按第2段时间内的收益率排名（从高往低）
pf_list.sort(key=lambda x: x["pf2"], reverse=True)
for idx, doc in enumerate(pf_list):
    doc["rank_2"] = idx # 记录下每只个股在第2段时间内的收益率排名

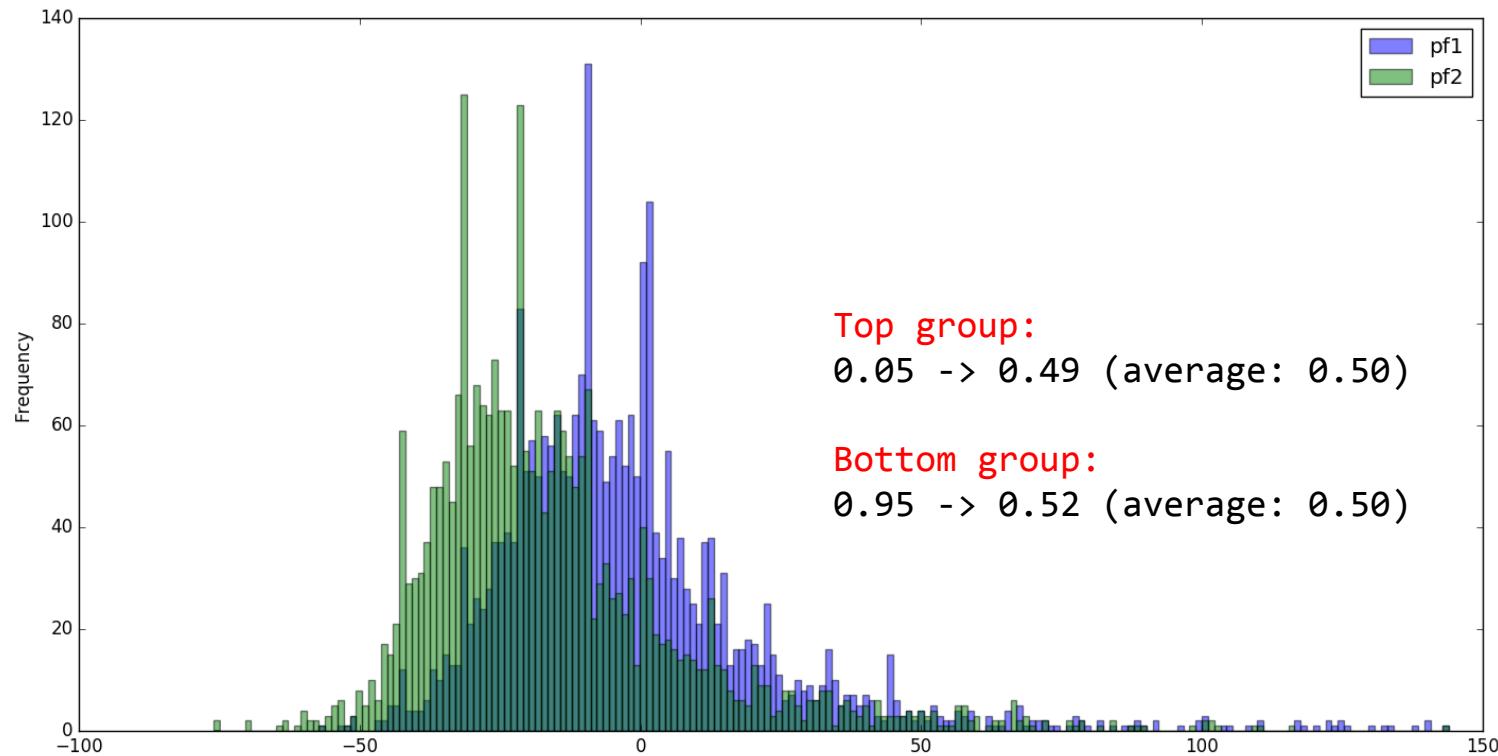
cmp_avg_top_idx = round(sum([doc["rank_2"] for doc in pf_list if doc["code"]
                             in top_group_codes])/num_cands/len(pf_list), 2)
cmp_avg_btm_idx = round(sum([doc["rank_2"] for doc in pf_list if doc["code"]
                             in btm_group_codes])/num_cands/len(pf_list), 2)

print("Top group:", avg_top_idx, "->", cmp_avg_top_idx,
      "(avg: %.2f)" % avg_mid_idx)
print("Btm group:", avg_btm_idx, "->", cmp_avg_btm_idx,
      "(avg: %.2f)" % avg_mid_idx)

profits = pd.DataFrame({"pf1": [doc["pf1"] for doc in pf_list],
                        "pf2": [doc["pf2"] for doc in pf_list]})
profits.plot.hist(bins=200, alpha=0.5) # 绘制两段时间内全市场收益率分布的直方图
plt.show()

```

# 收益排名分布变化的启示



# 思考

---

□ 时段1和时段2间隔时间长度的影响

■ 对应：均值回复的尺度

□ 不同起始点的影响

■ 对应：在什么样的大趋势下有此特征

# 思路 – 短期市场反转

建立一个股票池：

过去3（或1）个月表现最差的N只股票构成的组合

再平衡周期：

- 1个月

头寸管理：

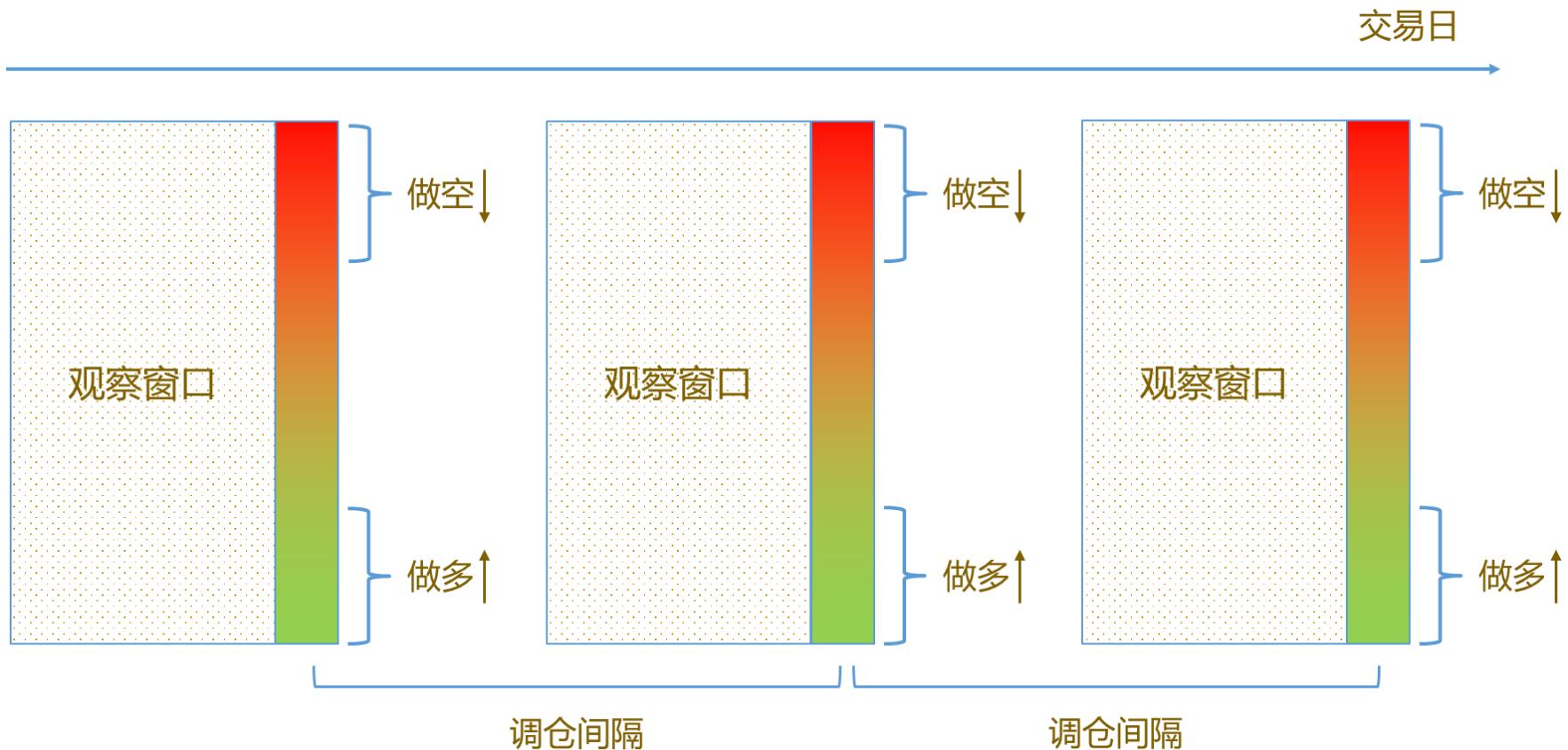
- 所有入选股票均仓
- 按照市值加权

多空组合：

做多表现最差组合  
同时

做空表现最好组合

# 均值回复策略示意图



从思想到实践 逐步求精的过程

# 在聚宽上编写一个均值回复型股票量化策略

# 策略编写的考虑

## □ 投资标的的选择

- 投资组合的容量
- 期货 vs. 股票

A股



融资/融券

## □ 多空双向交易

- 纯多头
- 做多/做空机制

Python

# 编程平台工作界面1

JoinQuant 聚宽

首页 我的策略 策略广场 基金经理孵化 策略大赛 数据 帮助 量化课堂 社区 个人账号

Mean Regression 编辑策略 回测详情 | 编译运行列表 回测列表

已保存 编译运行 函数库 API 搜索 设置 全屏 >

2016-01-01 至 2017-12-31 ¥ 10000000 每天

运行回测

```
1 import jqdata
2
3 ADJUST_INTERVAL = 20 # 调仓周期
4 CHK_PF_INTERVAL = 60 # 观测窗口
5 PERCENT_TO_KEEP = 10 # 组合容量
6
7 # 初始化函数，回测开始时执行一次
8 def initialize(context):
9     set_benchmark('000300.XSHG') # 设定比较基准指数
10    set_option('use_real_price', True) # 默认复权模式
11
12    init_cash = context.portfolio.starting_cash # 启动资金
13
14    # 设定融资/融券账户
15    set_subportfolios([SubPortfolioConfig(cash=init_cash, type='stock',
16
17        # 设定交易成本
18        set_order_cost(OrderCost(open_tax=0, close_tax=0, open_commission=
19
20        # 设定融资/融券的利率和保证金比例
21        set_option('margincash_interest_rate', 0.0)
22        set_option('margincash_margin_rate', 1.0)
23        set_option('marginsec_interest_rate', 0.0)
24        set_option('marginsec_margin_rate', 1.0)
```

策略收益 -31.03% 基准收益 8.04% Alpha -0.21 Beta 0.69 Sharpe -1.44 最大回撤 31.29%

日志 错误

2016-01-04 09:00:00 - INFO - Rebalance at 2016-01-04  
2016-01-04 09:00:00 - INFO - [{"code": "002558.XSHE", "profit\_r": 4.1213270142180098}, {"code": "000520.XSHE", "profit\_r": 3.8102766798418974}, {"code": "600053.XSHG", "profit\_r": 3.468036529680365}, {"code": "600734.XSHG", "profit\_r": 3.0805369127516782}, {"code": "000676.XSHE", "profit\_r": 3.075980392156862}, {"code": "300368.XSHE", "profit\_r": 2.2172433352240501}, {"code": "002667.XSHE", "profit\_r": 2.1428571428571428}, {"code": "1000638.XEWEI", "profit\_r": 2.12052115423200100}, {"code": "1002468.XEWEI", "profit\_r": 2.0857142857142856}

# 编程平台工作界面2

JoinQuant 聚宽

首页 我的策略 策略广场 基金经理孵化 策略大赛 数据 帮助 量化课堂 社区 个人账号

Mean Regression

设置：2016-01-01 到 2017-12-31, ¥10000000, 每天 | 状态： 49.2% 取消

编辑策略 回测详情 编译运行列表 回测列表

收益概述

交易详情 每日持仓&收益 日志输出 性能分析 策略收益 基准收益 Alpha Beta Sharpe Sortino

收益概述

策略收益 策略年化收益 基准收益 Alpha Beta Sharpe 胜率 盈亏比 最大回撤

其他指标

缩放：1个月 1年 全部 ■ 策略收益 ■ 基准收益 ■ 超额收益 普通轴 对数轴 超额收益

时间：2016-01-04 - 2017-12-29

策略收益（蓝色）和基准收益（红色）对比图，显示了策略在2016-2017年的表现。下方是超额收益分布直方图。

# 初步尝试

---

## □ 纯多头方案

- 定时调仓：卖掉旧持仓，构建新组合
- 只做多前期观察窗口内表现最差的集合
- 为入选组合的个股等额分配资金

## □ 作为后续的比较基准

# 环境准备

- 登录聚宽 => 我的策略 => 策略列表
- 新建策略 => 融资融券 => 重命名策略
- 回测区间：2016-01-01 ~ 2017-12-31
- 初始资金：10,000,000, 回测周期：每天

The screenshot shows the JoinQuant platform interface. At the top, there is a navigation bar with links: 首页, 我的策略, 策略广场, 基金经理孵化, 策略大赛, 数据, 帮助, 量化课堂, 社区, 个人账号. Below the navigation bar, the main content area has tabs: 编辑策略, 回测详情, 编译运行列表, and 回测列表. The '编辑策略' tab is active. On the right, there are input fields for the backtest period (2016-01-01 至 2017-12-31), initial capital (100000 ￥), and frequency (每天). A large blue button labeled '运行回测' (Run Backtest) is visible. On the left, there is a code editor window with a dark background and white text, showing the following Python code:

```
1 # 导入函数库
2 import jqdata
3
4 # 初始化函数，设定基准等等
5 def initialize(context):
6     # 设定基准
```

# 初始化参数和变量

```
1 import jqdata
2
3 ADJUST_INTERVAL = 20 # 调仓周期
4 CHK_PF_INTERVAL = 60 # 观测窗口
5 PERCENT_TO_KEEP = 10 # 组合容量
6
7 # 初始化函数，回测开始时执行一次
8 def initialize(context):
9     set_benchmark('000300.XSHG') # 设定比较基准指数
10    set_option('use_real_price', True) # 默认复权模式
11
12    init_cash = context.portfolio.starting_cash # 启动资金
13
14    # 设定融资/融券账户
15    set_subportfolios([SubPortfolioConfig(cash=init_cash, type='stock_margin')])
16
17    # 设定交易成本
18    set_order_cost(OrderCost(open_tax=0, close_tax=0, open_commission=0,
19                           close_commission=0, close_today_commission=0, min_commission=0), type='stock')
20
21    # 设定融资/融券的利率和保证金比例
22    set_option('margincash_interest_rate', 0.0)
23    set_option('margincash_margin_rate', 1.0)
24    set_option('marginsec_interest_rate', 0.0)
25    set_option('marginsec_margin_rate', 1.0)
```

```
26     # 设置定时运行函数
27     run_daily(before_market_open, time='before_open', reference_security='000300.XSHG')
28
29     run_daily(market_open, time='open', reference_security='000300.XSHG')
30     run_daily(after_market_close, time='after_close', reference_security='000300.XSHG')
31
32     # 记录交易日期及其索引
33     g.all_tdays = jqdata.get_all_trade_days()
34     g.date_xlat = dict([(doc[1], doc[0]) for doc in enumerate(g.all_tdays)])
35
36     # 设定若干全局变量
37     g.elapsed_days = 0
38     g.rebalance_today = False
39     g.new_long_pos = {}
40     g.new_short_pos = {}
```

## 用于快速定位交易日期的数据结构：

2018-05-07	2018-05-08	2018-05-09	2018-05-10	2018-05-11		2018-05-14	2018-05-15	2018-05-16	...
143	144	145	146	147		148	149	150	...

```
# 导入函数库
import jqdata

ADJUST_INTERVAL = 20 # 调仓周期
CHK_PF_INTERVAL = 60 # 观测窗口
PERCENT_TO_KEEP = 10 # 组合容量

# 初始化函数，回测开始时执行一次
def initialize(context):
    set_benchmark('000300.XSHG') # 设定比较基准指数
    set_option('use_real_price', True) # 默认复权模式

    # 设定融资/融券账户
    set_subportfolios([SubPortfolioConfig(cash=context.portfolio.cash,
                                            type='stock_margin')])

    # 设定交易成本
    set_order_cost(OrderCost(open_tax=0, close_tax=0.000, open_commission=0.0000,
                               close_commission=0.0000, close_today_commission=0,
                               min_commission=0), type='stock')

    # 设定融资/融券的利率和保证金比例
    set_option('margincash_interest_rate', 0.00)
    set_option('margincash_margin_rate', 1.0)
    set_option('marginsec_interest_rate', 0.00)
    set_option('marginsec_margin_rate', 1.0)
```

```
# 设置定时运行函数
run_daily(before_market_open, time='before_open', reference_security='000300.XSHG')
run_daily(market_open, time='open', reference_security='000300.XSHG')
run_daily(after_market_close, time='after_close', reference_security='000300.XSHG')

# 记录交易日期及其索引
g.all_tdays = jqdata.get_all_trade_days()
g.date_xlat = dict([(doc[1], doc[0]) for doc in enumerate(g.all_tdays)]))

# 设定若干全局变量
g.elapsed_days = 0
g.rebalance_today = False
g.new_long_pos = {}

# 在每个交易日开盘前运行
def before_market_open(context):
    cur_dt = context.current_dt.date() # 当前日期
    if g.elapsed_days % ADJUST_INTERVAL == 0: # 是否是调仓日
        log.info("Rebalance at %s", cur_dt)
        g.rebalance_today = True
        idx = g.date_xlat[cur_dt]

        # 观察窗口首末日期
        tail_date = g.all_tdays[idx-1]
        head_date = g.all_tdays[idx-1-CHK_PF_INTERVAL]
```

```
# 调仓日前一天的股票列表
candidates = list(get_all_securities(["stock"], tail_date).index)

# 观察窗口末尾日期的股票价格
tail_prices = get_price(candidates, tail_date, tail_date, frequency="1d",
                        fields=["close"])
g.tail_values = dict(tail_prices["close"].iloc[0])

# 观察窗口起始日期的股票价格
head_prices = get_price(candidates, head_date, head_date, frequency="1d",
                        fields=["close"])
g.head_values = dict(head_prices["close"].iloc[0])

# 在观察窗口内按收益率对股票排序 (从小到大)
merged_list = []
for code, tail_value in g.tail_values.items():
    if math.isnan(tail_value):
        continue
    if code not in g.head_values:
        continue
    head_value = g.head_values[code]
    if math.isnan(head_value):
        continue

    # 计算相对收益率
    profit_r = tail_value/head_value - 1.0
```

```
# 保存中间结果
merged_list.append({
    "code": code,
    "profit_r": profit_r,
    "price": tail_value
})

# 从首尾分别取出一定比例的股票，构造新的多空投资组合
merged_list.sort(key=lambda x: x["profit_r"], reverse=False)

num_to_keep = len(merged_list) * PERCENT_TO_KEEP // 100
g.new_long_pos = {doc["code"]: doc for doc in merged_list[0:num_to_keep]}

else:
    g.rebalance_today = False

g.elapsed_days += 1

# 在每个交易日开盘时运行
def market_open(context):
    p = context.portfolio.subportfolios[0] # 融资/融券保证金账户
    if g.rebalance_today:
        # 再平衡步骤1：平掉原有多空仓位
        prev_long_pos = p.long_positions

        for code, pos in prev_long_pos.items():
            margincash_close(code, pos.closeable_amount)
```

```

# 再平衡步骤2：开立新的多空仓位
each_long_cash = round(p.available_margin / len(g.new_long_pos), 2)

for code, doc in g.new_long_pos.items():
    num_to_buy = each_long_cash / g.tail_values[code] // 100 * 100
    margincash_open(code, num_to_buy)

else:
    # 非调仓日，可以增加止盈/止损等额外操作.....
    pass

# 在每个交易日收盘后运行
def after_market_close(context):
    # 查看融资融券账户相关相关信息(更多请见API-对象-SubPortfolio)
    p = context.portfolio.subportfolios[0]
    log.info('-----')
    log.info('查看融资融券账户相关相关信息(更多请见API-对象-SubPortfolio) : ')
    log.info('总资产 : ', p.total_value)
    log.info('净资产 : ', p.net_value)
    log.info('总负债 : ', p.total_liability)
    log.info('融资负债 : ', p.cash_liability)
    log.info('融券负债 : ', p.sec_liability)
    log.info('利息总负债 : ', p.interest)
    log.info('可用保证金 : ', p.available_margin)
    log.info('维持担保比例 : ', p.maintenance_margin_rate)
    log.info('账户所属类型 : ', p.type)
    log.info('#####')

```

# 回测结果

□ 仅做多表现最差的：

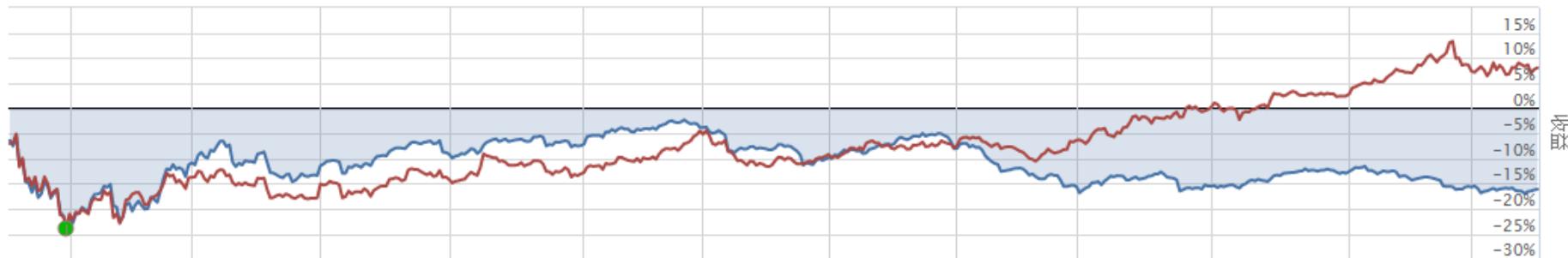
## 收益概述

策略收益	策略年化收益	基准收益	Alpha	Beta	Sharpe	胜率	盈亏比	最大回撤
-16.10%	-8.60%	8.04%	-0.126	0.762	-0.786	0.484	0.731	23.883%

其他指标

缩放: 1个月 1年 全部 ■ 策略收益 ■ 基准收益 ■ 超额收益 ● 普通轴 ○ 对数轴 □ 超额收益

时间: 2016-01-04 - 2017-12-29



# 思考

- 刚才的结果是仅做多表现最差的，
- 如果仅做多表现最好的，又如何？

```
# 从首尾分别取出一定比例的股票，构造新的多空投资组合
merged_list.sort(key=lambda x: x["profit_r"], reverse=False)

# 从首尾分别取出一定比例的股票，构造新的多空投资组合
merged_list.sort(key=lambda x: x["profit_r"], reverse=True)

num_to_keep = len(merged_list) * PERCENT_TO_KEEP // 100
g.new_long_pos = {doc["code"] : doc for doc in merged_list[0:num_to_keep]}
```



# 回测结果

□ 仅做多表现最好的： (反向指标)

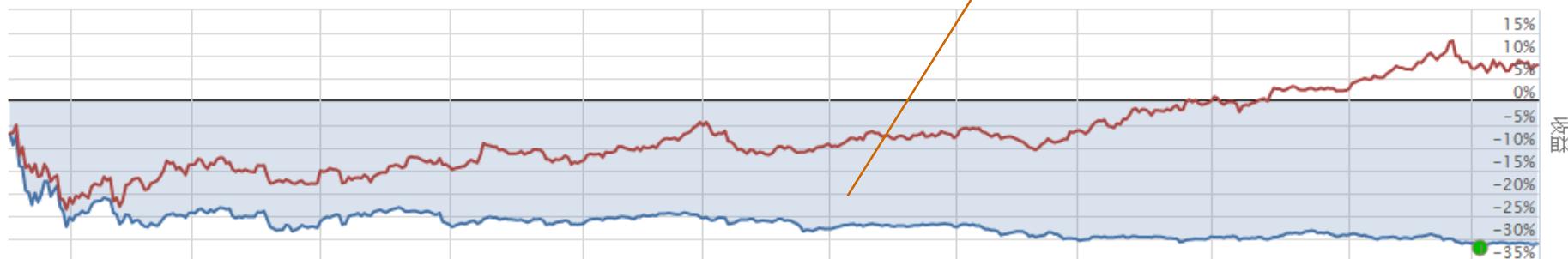
## 收益概述

策略收益	策略年化收益	基准收益	Alpha	Beta	Sharpe	胜率	盈亏比	最大回撤
-31.03%	-17.33%	8.04%	-0.214	0.694	-1.438	0.408	0.443	31.290%

其他指标

缩放: 1个月 1年 全部 ■ 策略收益 ■ 基准收益 ■ 超额收益 ● 普通轴 ○ 对数轴 □ 超额收益

时间: 2016-01-04 - 2017-12-29



为什么不直接做空？

从“纯多头”到“多空双向”

编写多空组合策略进行策略改进

# 纯多头 vs. 多空双向

## □ 代码的增量修改部分：

```
g.new_long_pos = []
g.new_short_pos = []

num_to_keep = len(merged_list) * PERCENT_TO_KEEP / 100 // 2

g.new_long_pos = {doc["code"] : doc for doc in merged_list[0:num_to_keep]}
g.new_short_pos = {doc["code"] : doc for doc in merged_list[-num_to_keep:]}

prev_long_pos = p.long_positions
prev_short_pos = p.short_positions
```

```
for code, pos in prev_long_pos.items():
    margincash_close(code, pos.closeable_amount)

for code, pos in prev_short_pos.items():
    marginsec_close(code, pos.closeable_amount)

each_long_cash = round(p.available_margin * 0.5 / len(g.new_long_pos), 2)
each_short_cash = round(p.available_margin * 0.5 / len(g.new_short_pos), 2)

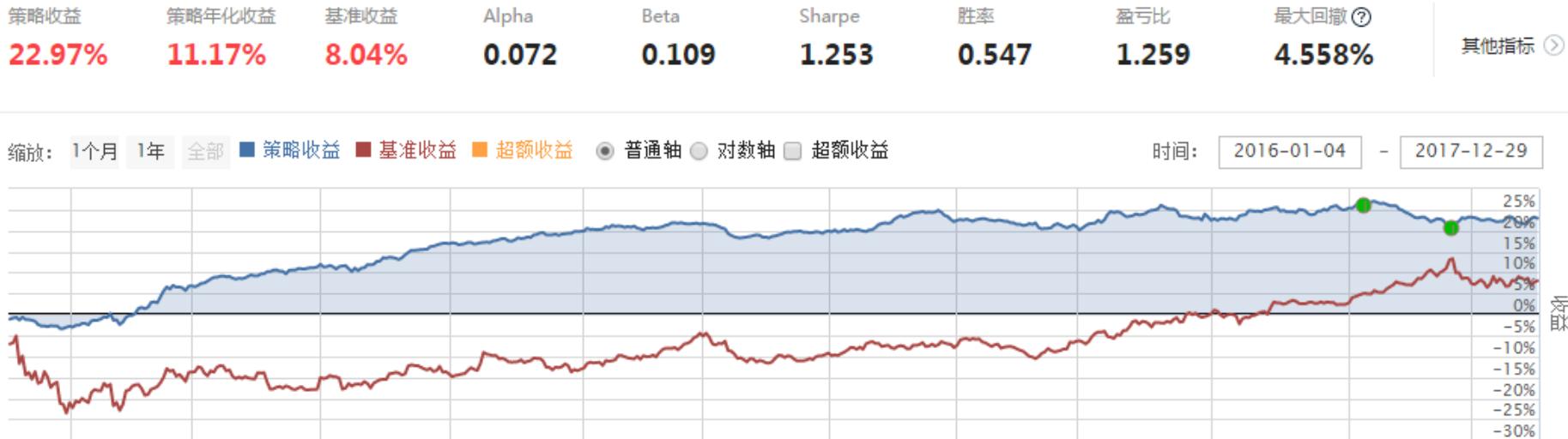
for code, doc in g.new_long_pos.items():
    num_to_buy = each_long_cash / g.tail_values[code] // 100 * 100
    margincash_open(code, num_to_buy)

for code, doc in g.new_short_pos.items():
    num_to_sellshort = each_short_cash / g.tail_values[code] // 100 * 100
    marginsec_open(code, num_to_sellshort)
```

# 回测结果

## □ 多空双向：震荡市 vs. HS300

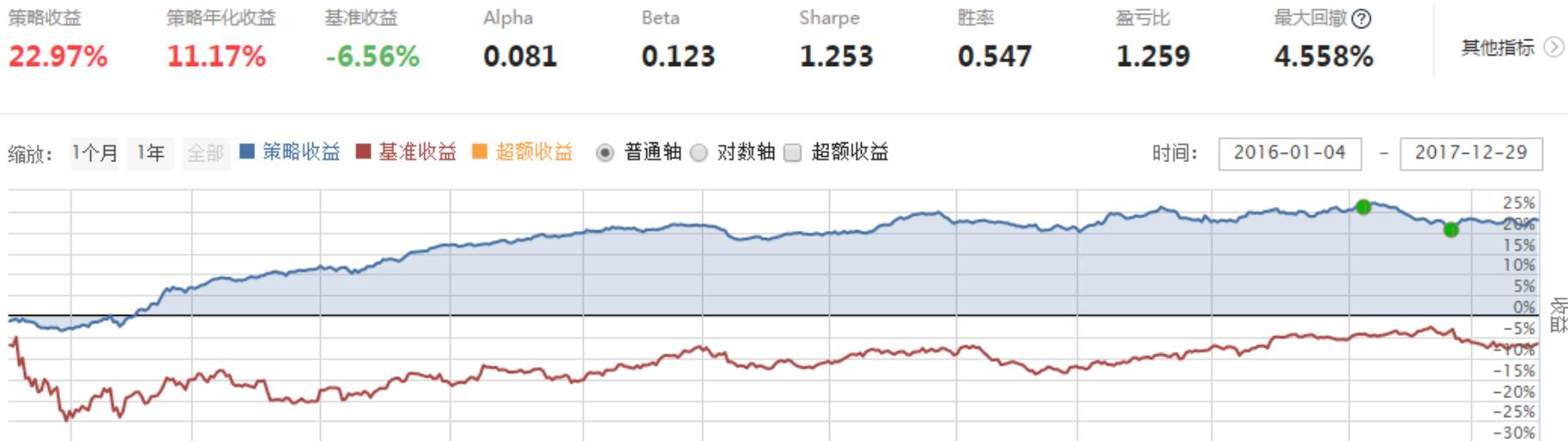
### 收益概述



# 回测结果

## □ 多空双向：震荡市 vs. 上证指数

### 收益概述



# 回测结果

## □ 多空双向：牛熊市 vs. HS300

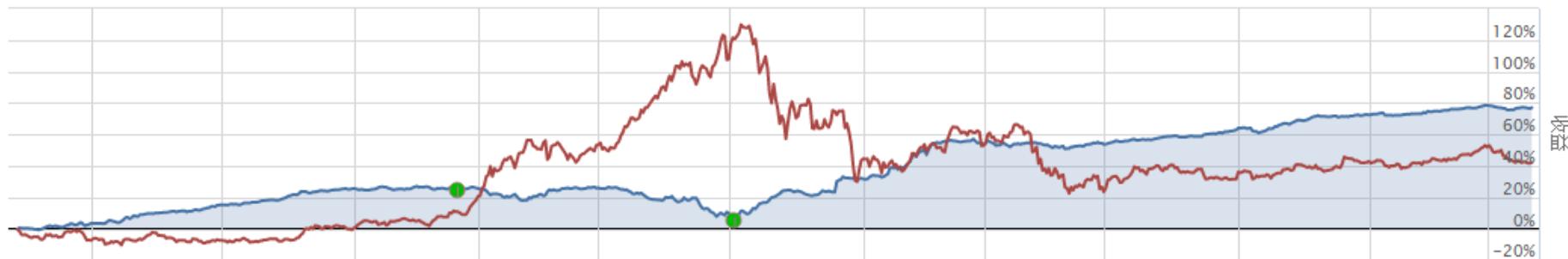
### 收益概述

策略收益	策略年化收益	基准收益	Alpha	Beta	Sharpe	胜率	盈亏比	最大回撤
<b>76.98%</b>	<b>21.50%</b>	<b>42.06%</b>	<b>0.176</b>	<b>-0.014</b>	<b>1.970</b>	<b>0.576</b>	<b>1.407</b>	<b>15.405%</b>

其他指标

缩放: 1个月 1年 全部 ■ 策略收益 ■ 基准收益 ■ 超额收益 ● 普通轴 ○ 对数轴 □ 超额收益

时间: 2013-12-30 - 2016-12-30



# 融券卖出是保证金比例好像起不到作用

华鱼辛雨 发布于 3天前 @ 53 回复 4 0

## 导入函数库

```
import jqdata
```

## 初始化函数，设定基准等等

```
def initialize(context):
```

```
# 设定沪深300作为基准
set_benchmark('510300.XSHG')
# 只设定一个账号
# 获取初始资金
init_cash = context.portfolio.starting_cash
# 设置账户为融资融券账户
set_subportfolios([SubPortfolioConfig(cash=init_cash, type='s
# 设置融资利率
set_option('margincash_interest_rate', 0.02)
# 设置融券利率
set_option('marginsec_interest_rate', 0.02)
# 设置融资保证金比例
set_option('margincash_margin_rate', 1)
# 设置融券保证金比例
set_option('marginsec_margin_rate', 1)
```



Supercritical-JoinQuant聚宽

@华鱼辛雨

收到您的问题，我们核查下！

发布于 2018-06-29 16:42:38 回复



华鱼辛雨

@Supercritical-JoinQuant聚宽 怎么样找到问题所在了没

发布于 2018-07-02 10:40:09 回复



Supercritical-JoinQuant聚宽

@华鱼辛雨

我们正在处理中，有结果答复您，请耐心等候。

发布于 2018-07-02 11:33:39 回复

<https://www.joinquant.com/post/13391?tag=algorithm>

# 使用第三方平台遇到问题怎么办？

## □ 当效果不符合预期时

- 从自身找原因
- 看平台有没有异常
- 用其它平台交叉验证

## □ 当效果特别好的时候

- 同样参考上面三条

## □ Actions

- 向平台反映情况，等待官方解决
- 换个平台试试，或者自建平台

休息一下  
5分钟后回来

滑点和成本 绝对不可忽视的因素

# 策略对交易成本的敏感范围检测

# 压力测试 - 考虑各种成本

## □ 各类交易费用

- 交易所手续费
- 券商佣金

## □ 保证金账户设置

- 融资/融券利率
- 保证金比率

## □ 滑点；冲击成本

保证金分配比例的计算：

	交易额	保证金
多头 ( 融资 )	X	$1 * X$
空头 ( 融券 )	X	$1.5 * X$

$$1 * X + 1.5 * X = 1.0 \text{ (100\%)}$$

$$\text{多空资金分别占比 : } X = 0.4 \text{ (40\%)}$$

`set_slippage(...)` # 固定值 / 百分比

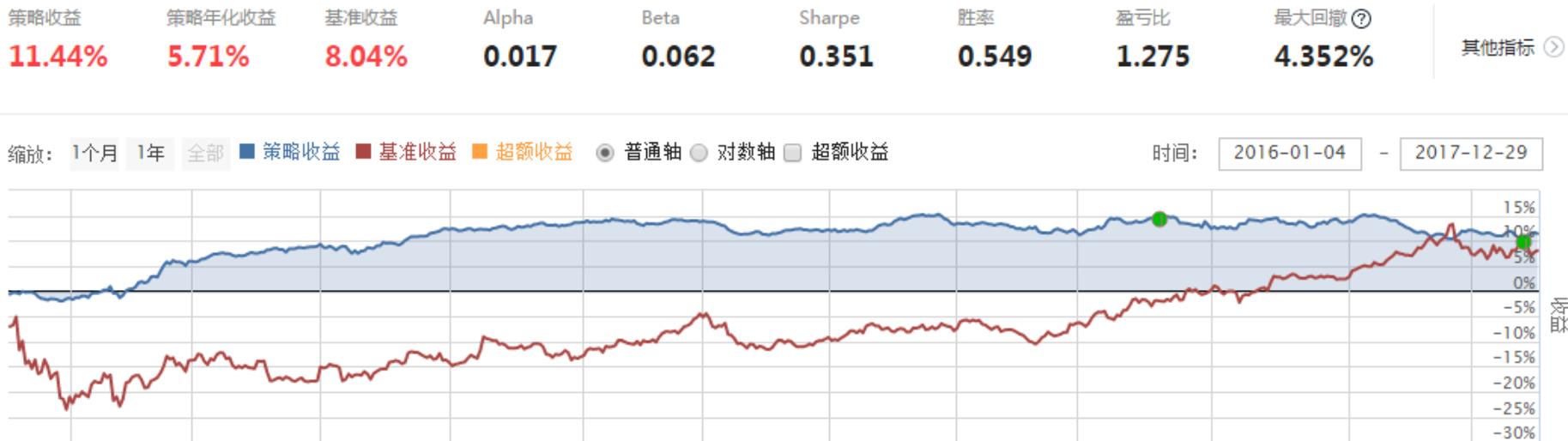
```
17     # 设定交易成本
18     # set_order_cost(OrderCost(open_tax=0, close_tax=0, open_commission=0,
19     #                     close_commission=0, close_today_commission=0, min_commission=0), type='stock')
20     # set_order_cost(OrderCost(open_tax=0, close_tax=0.001, open_commission=0.0003,
21     #                     close_commission=0.0003, close_today_commission=0, min_commission=5), type='stock')
22
23     # 设定融资/融券的利率和保证金比例
24     """
25     set_option('margincash_interest_rate', 0.0)
26     set_option('margincash_margin_rate', 1.0)
27     set_option('marginsec_interest_rate', 0.0)
28     set_option('marginsec_margin_rate', 1.0)
29     """
30     # set_option('margincash_interest_rate', 0.0)
31     # set_option('margincash_margin_rate', 1.0)
32     # set_option('marginsec_interest_rate', 0.10)
33     # set_option('marginsec_margin_rate', 1.5)
```

```
111     # 再平衡步骤2: 开立新的多空仓位
112     """
113     each_long_cash = round(p.available_margin * 0.5 / len(g.new_long_pos), 2)
114     each_short_cash = round(p.available_margin * 0.5 / len(g.new_short_pos), 2)
115     """
116     each_long_cash = round(p.available_margin[* 0.4 / len(g.new_long_pos), 2]
117     each_short_cash = round(p.available_margin[* 0.4 / len(g.new_short_pos), 2]
118
```

# 回测结果

□ 多空双向，加上交易成本和两融利率

## 收益概述



# 思考

---

- 与之前的结果相比，年化收益减少5%左右
- 为什么是这个数？尝试给出合理的解释...

还记得交易系统的核心要素吗？

在策略中实现头寸管理进行策略优化

# 头寸管理

---

- 分配资金方式：均仓（现有方式） vs. 按波动率
- 波动率增大，意味着风险增加，分配的仓位就小，反之亦然
- 平均真实波幅  $ATR = MA(TR, N)$ 
  - $TR = \text{当日的真实波动幅度} = \text{Max} (H-L, |H-PDC|, |PDC-L|)$
  - 其中： $H=\text{当日最高价}$ ,  $L=\text{当日最低价}$ ,  
 $PDC=\text{前一日收盘价}$
- 头寸规模单位  
= 账户的%风险 / ( $ATR * \text{每一最小交易单位}$ )

# 计算公式

□ 假设：R% 是每只股票承担的% 风险，C 是可用资金，Pi 是每只股票的最新价格，Vi 是波动率，假如全仓买入所有候选股票，则：

$$\sum_{i=1}^N \frac{C \times R\%}{V_i} \times P_i = C$$

$R\% = \frac{1}{\sum_{i=1}^N \frac{P_i}{V_i}}$  个股承担的%风险

$K_i = \text{Int}\left(\frac{C \times R\%}{V_i \times 100}\right) \times 100$  个股的头寸

# 等波动率分配仓位

```
78     if code in g.head_values:
79         head_value = g.head_values[code]
80         if math.isnan(head_value):
81             continue
82
83         # 计算相对收益率
84         profit_r = tail_value/head_value - 1.0
85
86         # 计算ATR指标
87         df = get_price(code, end_date=tail_date, count=ATR_WINDOW_SIZE+1, frequency
88                         ="1d", skip_paused=True, fields=["high", "low", "close"])
89         df["pdc"] = df["close"].shift(1)
90         tr = df.apply(lambda x: max(x["high"]-x["low"], abs(x["high"]-x["pdc"]),
91                                     abs(x["pdc"]-x["low"])), axis=1)
92         atr = tr[-ATR_WINDOW_SIZE:].mean()
93         if math.isnan(atr):
94             continue
95
96         # 保存中间结果
97         merged_list.append({
98             "code": code,
99             "profit_r": profit_r,
100            "price": tail_value,
101            "atr": atr
102        })
```

```

3 import functools
4 ATR_WINDOW_SIZE = 20 # 计算ATR的窗口宽度

102     # 从首尾分别取出一定比例的股票，构造新的多空投资组合
103     merged_list.sort(key=lambda x: x["profit_r"], reverse=False)
104     num_to_keep = len(merged_list) * PERCENT_TO_KEEP / 100 // 2
105     g.new_long_pos = {doc["code"]: doc for doc in merged_list[0:num_to_keep]}
106     g.new_short_pos = {doc["code"]: doc for doc in merged_list[-num_to_keep:]}

107
108     # 计算每个个股承担的风险百分比
109     sum = functools.reduce(lambda x, y: x + y["price"] / y["atr"], g.new_long_pos.values(),
110                             0)
111     sum += functools.reduce(lambda x, y: x + y["price"] / y["atr"], g.new_short_pos.
112                             values(), 0)
113     g.each_risk = 1 / sum

140     total_cash = p.available_margin
141
142     for code, doc in g.new_long_pos.items():
143         # num_to_buy = each_long_cash / g.tail_values[code] // 100 * 100
144         num_to_buy = total_cash * g.each_risk / doc["atr"] // 100 * 100
145         margincash_open(code, num_to_buy)

146
147     for code, doc in g.new_short_pos.items():
148         # num_to_sellshort = each_short_cash / g.tail_values[code] // 100 * 100
149         num_to_sellshort = total_cash * g.each_risk / doc["atr"] // 100 * 100
150         marginsec_open(code, num_to_sellshort)

```

```
# 导入函数库
import jqdata
import functools

ADJUST_INTERVAL = 20 # 调仓周期
CHK_PF_INTERVAL = 60 # 观测窗口
PERCENT_TO_KEEP = 10 # 组合容量
ATR_WINDOW_SIZE = 20 # 计算ATR的窗口宽度

# 初始化函数，回测开始时执行一次
def initialize(context):
    set_benchmark('000300.XSHG') # 设定比较基准指数
    set_option('use_real_price', True) # 默认复权模式

    # 设定融资/融券账户
    set_subportfolios([SubPortfolioConfig(cash=context.portfolio.cash,
                                           type='stock_margin')])

    # 设定交易成本
    set_order_cost(OrderCost(open_tax=0, close_tax=0.000, open_commission=0.0000,
                             close_commission=0.0000, close_today_commission=0,
                             min_commission=0), type='stock')

    # 设定融资/融券的利率和保证金比例
    set_option('margincash_interest_rate', 0.00)
    set_option('margincash_margin_rate', 1.0)
    set_option('marginsec_interest_rate', 0.00)
    set_option('marginsec_margin_rate', 1.0)
```

```
# 设置定时运行函数
run_daily(before_market_open, time='before_open', reference_security='000300.XSHG')
run_daily(market_open, time='open', reference_security='000300.XSHG')
run_daily(after_market_close, time='after_close', reference_security='000300.XSHG')

# 记录交易日期及其索引
g.all_tdays = jqdata.get_all_trade_days()
g.date_xlat = dict([(doc[1], doc[0]) for doc in enumerate(g.all_tdays)]) 

# 设定若干全局变量
g.elapsed_days = 0
g.rebalance_today = False
g.new_long_pos = {}
g.new_short_pos = {}

# 在每个交易日开盘前运行
def before_market_open(context):
    cur_dt = context.current_dt.date() # 当前日期
    if g.elapsed_days % ADJUST_INTERVAL == 0: # 是否是调仓日
        log.info("Rebalance at %s", cur_dt)
        g.rebalance_today = True
        idx = g.date_xlat[cur_dt]

        # 观察窗口首末日期
        tail_date = g.all_tdays[idx-1]
        head_date = g.all_tdays[idx-1-CHK_PF_INTERVAL]
```

```
# 调仓日前一天的股票列表
candidates = list(get_all_securities(["stock"], tail_date).index)

# 观察窗口末尾日期的股票价格
tail_prices = get_price(candidates, tail_date, tail_date,
                        frequency="1d", fields=["close"])
g.tail_values = dict(tail_prices["close"].iloc[0])

# 观察窗口起始日期的股票价格
head_prices = get_price(candidates, head_date, head_date,
                        frequency="1d", fields=["close"])
g.head_values = dict(head_prices["close"].iloc[0])

# 在观察窗口内按收益率对股票排序 (从小到大)
merged_list = []
for code, tail_value in g.tail_values.items():
    if math.isnan(tail_value):
        continue
    if code not in g.head_values:
        continue
    head_value = g.head_values[code]
    if math.isnan(head_value):
        continue

    # 计算相对收益率
    profit_r = tail_value/head_value - 1.0
```

```

# 计算ATR指标
df = get_price(code, end_date=tail_date, count=ATR_WINDOW_SIZE+1, frequency="1d",
               skip_paused=True, fields=["high", "low", "close"])
df["pdc"] = df["close"].shift(1)
tr = df.apply(lambda x: max(x["high"]-x["low"], abs(x["high"]-x["pdc"]),
                             abs(x["pdc"]-x["low"])), axis=1)
atr = tr[-ATR_WINDOW_SIZE:].mean()
if math.isnan(atr):
    continue

# 保存中间结果
merged_list.append({
    "code": code,
    "profit_r": profit_r,
    "price": tail_value,
    "atr": atr
})

# 从首尾分别取出一定比例的股票，构造新的多空投资组合
merged_list.sort(key=lambda x: x["profit_r"], reverse=False)

# num_to_keep = len(merged_list) * PERCENT_TO_KEEP / 100 // 2
num_to_keep = len(merged_list) * PERCENT_TO_KEEP // 100

g.new_long_pos = {doc["code"]: doc for doc in merged_list[0:num_to_keep]}
# g.new_short_pos = {doc["code"]: doc for doc in merged_list[-num_to_keep:]}

```

```
# 计算每只个股承担的风险百分比
sum = functools.reduce(lambda x, y: x + y["price"]/y["atr"],
                      g.new_long_pos.values(), 0)
# sum += functools.reduce(lambda x, y: x + y["price"]/y["atr"],
#                         g.new_short_pos.values(), 0)
g.each_risk = 1 / sum

else:
    g.rebalance_today = False

g.elapsed_days += 1

# 在每个交易日开盘时运行
def market_open(context):
    p = context.portfolio.supportfolios[0] # 融资/融券保证金账户
    if g.rebalance_today:
        # 再平衡步骤1：平掉原有多空仓位
        prev_long_pos = p.long_positions
        # prev_short_pos = p.short_positions

        for code, pos in prev_long_pos.items():
            margincash_close(code, pos.closeable_amount)

        """
        for code, pos in prev_short_pos.items():
            marginsec_close(code, pos.closeable_amount)
        """

```

```
# 再平衡步骤2：开立新的多空仓位
"""
each_long_cash = round(p.available_margin * 0.5 / len(g.new_long_pos), 2)
each_short_cash = round(p.available_margin * 0.5 / len(g.new_short_pos), 2)
"""

"""
each_long_cash = round(p.available_margin * 0.4 / len(g.new_long_pos), 2)
each_short_cash = round(p.available_margin * 0.4 / len(g.new_short_pos), 2)
"""

each_long_cash = round(p.available_margin / len(g.new_long_pos), 2)
# each_short_cash = round(p.available_margin / len(g.new_short_pos), 2)

total_cash = p.available_margin

for code, doc in g.new_long_pos.items():
    # num_to_buy = each_long_cash / g.tail_values[code] // 100 * 100
    num_to_buy = total_cash * g.each_risk / doc["atr"] // 100 * 100
    margincash_open(code, num_to_buy)

"""

for code, doc in g.new_short_pos.items():
    # num_to_sellshort = each_short_cash / g.tail_values[code] // 100 * 100
    num_to_sellshort = total_cash * g.each_risk / doc["atr"] // 100 * 100
    marginsec_open(code, num_to_sellshort)
"""


```

```
else:  
    # 非调仓日，可以增加止盈/止损等额外操作.....  
    pass  
  
# 在每个交易日收盘后运行  
def after_market_close(context):  
    # 查看融资融券账户相关相关信息(更多请见API-对象-SubPortfolio)  
    p = context.portfolio.subportfolios[0]  
    log.info('-----')  
    log.info('查看融资融券账户相关相关信息(更多请见API-对象-SubPortfolio) : ')  
    log.info('总资产 : ', p.total_value)  
    log.info('净资产 : ', p.net_value)  
    log.info('总负债 : ', p.total_liability)  
    log.info('融资负债 : ', p.cash_liability)  
    log.info('融券负债 : ', p.sec_liability)  
    log.info('利息总负债 : ', p.interest)  
    log.info('可用保证金 : ', p.available_margin)  
    log.info('维持担保比例 : ', p.maintenance_margin_rate)  
    log.info('账户所属类型 : ', p.type)  
    log.info('#####')
```

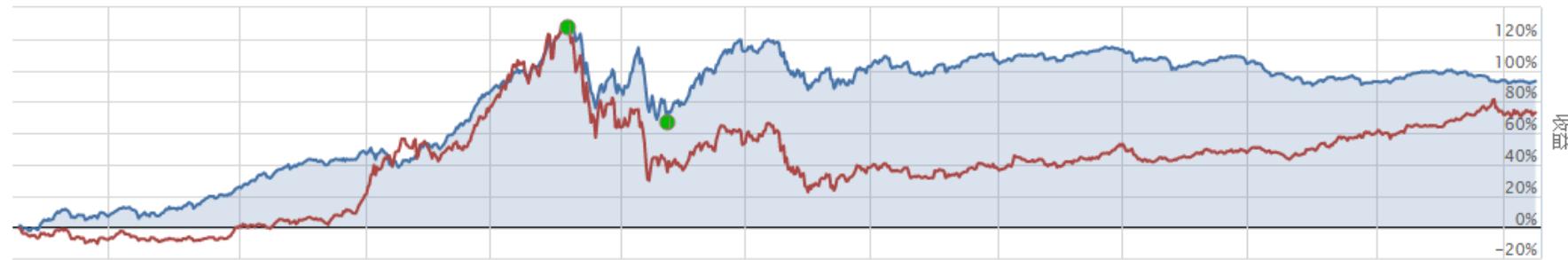
## 收益概述

## 均仓分配资金

策略收益	策略年化收益	基准收益	Alpha	Beta	Sharpe	胜率	盈亏比	最大回撤	其他指标
<b>93.11%</b>	<b>18.34%</b>	<b>73.00%</b>	<b>0.088</b>	<b>0.497</b>	<b>0.882</b>	<b>0.545</b>	<b>1.509</b>	<b>27.186%</b>	( <a href="#">查看</a> )

缩放: 1个月 1年 全部 ■ 策略收益 ■ 基准收益 ■ 超额收益 (● 普通轴 ○ 对数轴 □ 超额收益)

时间: [2013-12-30] - [2017-12-29]



【多头/不加成本】

## 收益概述

## 波动率 ( ATR )

策略收益	策略年化收益	基准收益	Alpha	Beta	Sharpe	胜率	盈亏比	最大回撤	其他指标
<b>97.27%</b>	<b>18.99%</b>	<b>73.00%</b>	<b>0.095</b>	<b>0.500</b>	<b>0.922</b>	<b>0.547</b>	<b>1.537</b>	<b>25.850%</b>	( <a href="#">查看</a> )

缩放: 1个月 1年 全部 ■ 策略收益 ■ 基准收益 ■ 超额收益 (● 普通轴 ○ 对数轴 □ 超额收益)

时间: [2013-12-30] - [2017-12-29]



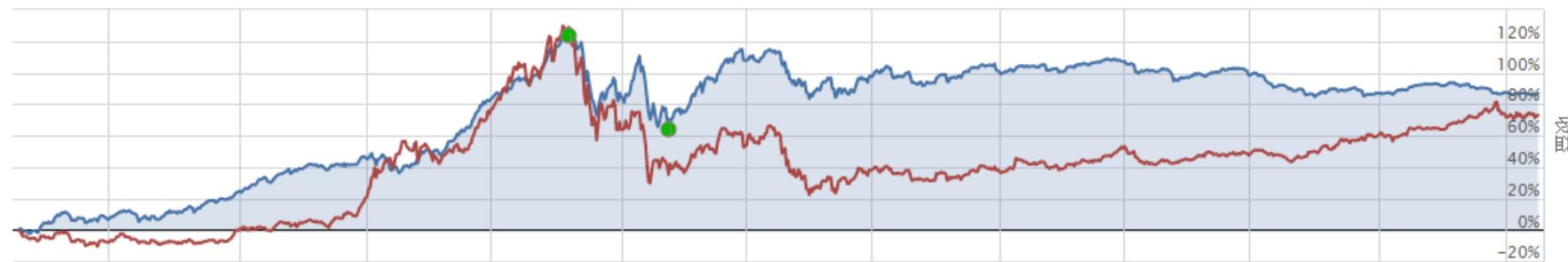
## 收益概述

## 均仓分配资金

策略收益	策略年化收益	基准收益	Alpha	Beta	Sharpe	胜率	盈亏比	最大回撤 <small>?</small>	其他指标 <small>(1)</small>
<b>86.92%</b>	<b>17.36%</b>	<b>73.00%</b>	<b>0.079</b>	<b>0.496</b>	<b>0.823</b>	<b>0.545</b>	<b>1.520</b>	<b>27.265%</b>	

缩放: 1个月 1年 全部 ■ 策略收益 ■ 基准收益 ■ 超额收益 (● 普通轴 ○ 对数轴 □ 超额收益)

时间: 2013-12-30 - 2017-12-29



【多头/考虑成本】

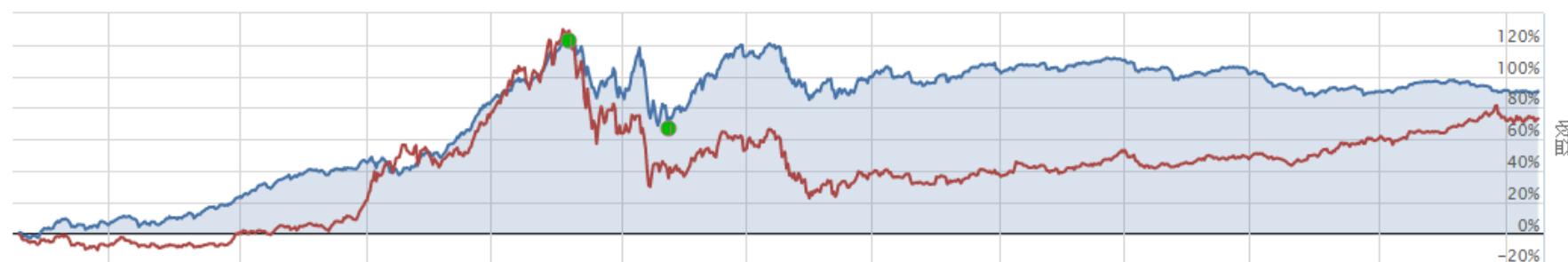
## 收益概述

## 波动率 ( ATR )

策略收益	策略年化收益	基准收益	Alpha	Beta	Sharpe	胜率	盈亏比	最大回撤 <small>?</small>	其他指标 <small>(1)</small>
<b>90.51%</b>	<b>17.93%</b>	<b>73.00%</b>	<b>0.084</b>	<b>0.499</b>	<b>0.858</b>	<b>0.546</b>	<b>1.547</b>	<b>25.963%</b>	

缩放: 1个月 1年 全部 ■ 策略收益 ■ 基准收益 ■ 超额收益 (● 普通轴 ○ 对数轴 □ 超额收益)

时间: 2013-12-30 - 2017-12-29



# 更多优化方向

---

- 调仓时，卖旧买新的逻辑如何更接近实战
- 大小周期，加择时，止盈止损
- 借鉴海龟交易法的动态头寸管理
- 行业板块占比均衡
- 成分股筛选和权重调整
- 参数优化（但要避免过拟合）

# 总结

---

- 均值回复策略的原理，思路验证
- 纯多头和多空双向的实现和比较
- 评估交易成本的影响
- 通过头寸管理方法进行策略优化

# 作业1

---

□ 尝试对该策略进行改进，思路可以参考  
(但不限于)以下几点：

- 观察区间和调仓频率的影响
- 加择时信号
- 加止盈止损
- 其它更多优化方向的思路

# 作业2

---

- 对均值回复特性验证的实验 (Song's Hypothesis) , 进行更多维度的测试:
  - 时段1和时段2间隔时间长度的影响
    - 对应: 均值回复的尺度
  - 不同起始点的影响
    - 对应: 在什么样的大趋势下有此特征

# 下节课预告

---

□ 题目：配对型交易策略编写

■ 编程语言和运行平台：

Multicharts (MC) - <http://multicharts.cn>

■ 准备工作：

- 提前下载、安装MC软件，注册试用账号
- 了解MC的用法、工作原理、编程语法和函数等

# 问答互动

在所报课的课程页面，

- 1、点击“全部问题”显示本课程所有学员提问的问题。
- 2、点击“提问”即可向该课程的老师和助教提问问题。



# 联系我们

小象学院：互联网新技术在线教育领航者

- 微信公众号：**小象学院**



扫码关注公众号

---



# THANKS