

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

第四课

从0实现一个模块化交易系统

系统化构建量化交易体系：

模块2：搭建自己的股票回测及交易平台

内容介绍



自建交易系统的必要性

回测框架的Lite版本实现

模块化交易系统框架

开发环境准备

模块化系统框架实现

利用ECharts实现交互式净值曲线

为什么要重复发明轮子？

自建交易系统的必要性

第三方平台的局限性

□ 黑箱和隐患：

- 数据中断/缺项、未来函数等
- Bug的不可预知性

□ 可扩展性：

- 不能直接引用外部算法结果
- 回测速度慢
- 权限受限

□ 灵活性：

- 代码复用程度低
- 个性化数据的重复处理

从0到1

回测框架的Lite版本实现

完成的工作

- 实现一个示例策略
- 完成示例策略的回测

策略描述

☐ 股票池

- $0 < PE < 30$
- PE从小到大排序，剔除停牌，取前100只
- 再平衡周期：7个交易日

☐ 择时

- 买入：当日K线上穿10日均线
- 卖出：
 - ☐ 当日K线下穿10日均线
 - ☐ 被调出股票池

需要处理的数据

□ PE – 市盈率

市盈率 = 股价 / 每股收益 (EPS)

市盈率 = 市值 / 净利润

□ 未来函数

■ 每股收益以公告日期为准

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

import tushare as ts
from pandas import DataFrame
import matplotlib.pyplot as plt

def get_code_reports():
    """
    获取回测周期内的年度财报数据，组合成一个dict数据结构，key是股票代码，
    value是一个按照报告发布日期排序的列表，列表内的元素也是一个dict
    {'eps': 每股收益, 'announced_date': 公告日期}
    """

    # 这个tuple包含了三个元素，前两个分别是用来获取年度财报时的参数年份和季度，
    # 后面是一个发布年度财报的年份，因为一般情况下发布财报都是在第二年的4月底之前，
    # 所以这个年份比财报的年份晚一年
    report_date_tuples = [(2013, 4, 2014), (2014, 4, 2015),
                          (2015, 4, 2016), (2016, 4, 2017)]

    # 要返回的数据结构
    code_report_dict = dict()

    # 循环获取所有指定报告期的数据
    for report_date_tuple in report_date_tuples:
        # 从Tushare获取年报数据
        df_reports = ts.get_report_data(report_date_tuple[0],
report_date_tuple[1])
```

```
# 只需要股票代码、每股收益和公告日期三个字段
codes = df_reports['code']
epses = df_reports['eps']
announced_dates = df_reports['report_date']

# 这个是报告发布时的年度
announced_year = str(report_date_tuple[2])

# 拿到已经缓存的股票代码集合
codes_of_cached_reports = set(code_report_dict.keys())

# 循环获取所有数据
for report_index in df_reports.index:
    code = codes[report_index]
    eps = epses[report_index]
    announced_date = announced_dates[report_index]

    print('%s %5.2f %d %s' %
          (code, eps, report_date_tuple[0], announced_date), flush=True)

# 如果eps是非数字，或者发布日期的月份超过了4月，就不作处理，因为股票在上市前
# 也会发布财报，那么这个财报的发布日期可能不是定期报告所规定的时间范围，
# 那么对这种上市之前的数据暂时不予处理
if str(eps) != 'nan' and int(announced_date[0:2]) <= 4:
    # 组合成完整的公告年月日
    announced_date = announced_year + '-' + announced_date
    print('%s %5.2f %s' % (code, eps, announced_date), flush=True)
```

```
# 如果当前股票不在需要返回的数据结构中，则添加到其中
```

```
    if code not in codes_of_cached_reports:  
        code_report_dict[code] = []  
        codes_of_cached_reports.add(code)
```

获取财报数据

```
# 将eps和公告日期添加到列表中
```

```
    code_report_dict[code].append(  
        {'eps': eps, 'announced_date': announced_date})
```

```
# 返回获取的数据
```

```
return code_report_dict
```

```
def get_option_codes(code_report_dict, rebalance_date):
```

```
    """
```

```
    找到某个调整日符合股票池条件的股票列表
```

```
    :param code_report_dict: 股票对应的财报列表
```

```
    :param rebalance_date: 在平衡日期
```

```
    :return: 股票代码列表
```

```
    """
```

找到某个调整日符合股票池
条件的备选股

```
    # 如果股票和每股收益的dict是空的，则重新获取
```

```
        report_codes = list(code_report_dict.keys())
```

```
    if len(report_codes) == 0:
```

```
        get_code_report()
```

```
        report_codes = list(code_report_dict.keys())
```

```
    # 找到当期符合条件的EPS，股票代码和EPS
```

```
    code_eps_dict = dict()
```

```
    for code in report_codes:
```

```
        # 因为财报是按照公告日期从早到晚排列的，所以顺序查找
```

```
            reports = code_report_dict[code]
```

```
        # 用来保存最后一个公告日期小于等于当前日期的财报
```

```
            last_report = None
```

```
        for report in reports:
```

```
            announced_date = report['announced_date']
```

```
            # 如果公告日期大于当前调整日，则结束循环
```

```
                if announced_date > rebalance_date:
```

```
                    break
```

```
last_report = report

# 如果找到了正确时间范围的年报，并且eps大于0，才保留
    if last_report is not None and last_report['eps'] > 0 :
        print('%s, %s, %s, %5.2f' %
              (code, rebalance_date, last_report['announced_date'],
last_report['eps']), flush=True)

        code_eps_dict[code] = last_report['eps']

# 只在符合EPS>0的范围，计算PE，并筛选股票
    validated_codes = list(code_eps_dict)

df_pe = DataFrame(columns=['close', 'eps'])
for code in validated_codes:
    # 用不复权的价格
        daily_k = ts.get_k_data(code,
                                autype=None, start=rebalance_date, end=rebalance_date)
    # 如果当前是停牌，就获取不到股价信息，那么不参与排名
        if daily_k.size > 0:
            close = daily_k.loc[daily_k.index[0]]['close']
            df_pe.loc[code] = {'eps': code_eps_dict[code], 'close': close}
            print('%s %6.2f' % (code, close), flush=True)
        else:
            print('%s 停牌' % (code), flush=True)
```

```
# 计算PE
df_pe['pe'] = df_pe['close'] / df_pe['eps']
# 从小到大排序
    df_pe.sort_values('pe', ascending=True, inplace=True)
# 只保留小于30的数据
    df_pe = df_pe[df_pe['pe'] < 30]

# 返回排名靠前的100只股票代码
return list(df_pe.index)[0:100]
```

找到某个调整日符合股票池
条件的备选股

```
def stock_pool(begin_date, end_date):  
    """  
    实现股票池选股逻辑，找到指定日期范围的候选股票  
    条件： $0 < PE < 30$ ，按从小到大排序，剔除停牌后，取前100个；再平衡周期：7个交易日  
    :param begin_date: 开始日期  
    :param end_date: 结束日期  
    :return: tuple，再平衡的日期列表，以及一个dict(key: 再平衡日, value: 当期的股票列表)  
    """  
  
    # 获取财务数据  
    code_report_dict = get_code_reports()  
  
    # 股票池的再平衡周期  
    rebalance_interval = 7  
  
    # 因为上证指数没有停牌不会缺数，所以用它作为交易日历，  
    szzz_hq_df = ts.get_k_data('000001', index=True, start=begin_date,  
end=end_date)  
    all_dates = list(szzz_hq_df['date'])  
  
    # 调整日和其对应的股票  
    rebalance_date_codes_dict = dict()  
    rebalance_dates = []
```



```
# 保存上一期的股票池
last_phase_codes = []
# 所有的交易日数
dates_count = len(all_dates)
# 用再平衡周期作为步长循环
for index in range(0, dates_count, rebalance_interval):
    # 当前的调整日
    rebalance_date = all_dates[index]

    # 获取本期符合条件的备选股票
    this_phase_option_codes = get_option_codes(code_report_dict,
rebalance_date)

    # 本期入选的股票代码列表
    this_phase_codes = []

    # 找到在上一期的股票池，但是当前停牌的股票，保留在当期股票池中
    if len(last_phase_codes) > 0:
        for code in last_phase_codes:
            daily_k = ts.get_k_data(code, autype=None,
                                     start=rebalance_date, end=rebalance_date)
            if daily_k.size == 0:
                this_phase_codes.append(code)

    print('上期停牌的股票：', flush=True)
    print(this_phase_codes, flush=True)
```

```
# 剩余的位置用当前备选股票的
    option_size = len(this_phase_option_codes)
if option_size > (100 - len(this_phase_codes)):
    this_phase_codes += this_phase_option_codes[0:100-len(this_phase_codes)]
else:
    this_phase_codes += this_phase_option_codes

# 当期股票池作为下次循环的上期股票池
    last_phase_codes = this_phase_codes

# 保存到返回结果中
    rebalance_date_codes_dict[rebalance_date] = this_phase_codes
    rebalance_dates.append(rebalance_date)

print('当前最终的备选票：%s' % rebalance_date, flush=True)
print(this_phase_codes, flush=True)

return (rebalance_dates, rebalance_date_codes_dict)
```

```
def statistic_stock_pool_profit():  
    """  
    统计股票池的收益  
    """  
    # 设定评测周期  
    # rebalance_dates, codes_dict = stock_pool('2008-01-01', '2018-06-30')  
    rebalance_dates, codes_dict = stock_pool('2015-01-01', '2015-12-31')  
  
    # 用DataFrame保存收益  
    df_profit = DataFrame(columns=['profit', 'hs300'])  
  
    df_profit.loc[rebalance_dates[0]] = {'profit': 0, 'hs300': 0}  
  
    # 获取沪深300在统计周期内的第一天的值  
    hs300_k = ts.get_k_data('000300', index=True,  
                            start=rebalance_dates[0], end=rebalance_dates[0])  
    hs300_begin_value = hs300_k.loc[hs300_k.index[0]]['close']  
  
    # 通过净值计算累计收益  
    net_value = 1  
    for _index in range(1, len(rebalance_dates) - 1):  
        last_rebalance_date = rebalance_dates[_index - 1]  
        current_rebalance_date = rebalance_dates[_index]  
        # 获取上一期的股票池  
        codes = codes_dict[last_rebalance_date]
```

```
# 统计当期的收益
    profit_sum = 0
    prifit_code_count = 0 # 参与统计收益的股票个数
    for code in codes:
        daily_ks = ts.get_k_data(code, autype='hfq',
                                start=last_rebalance_date, end=current_rebalance_date)

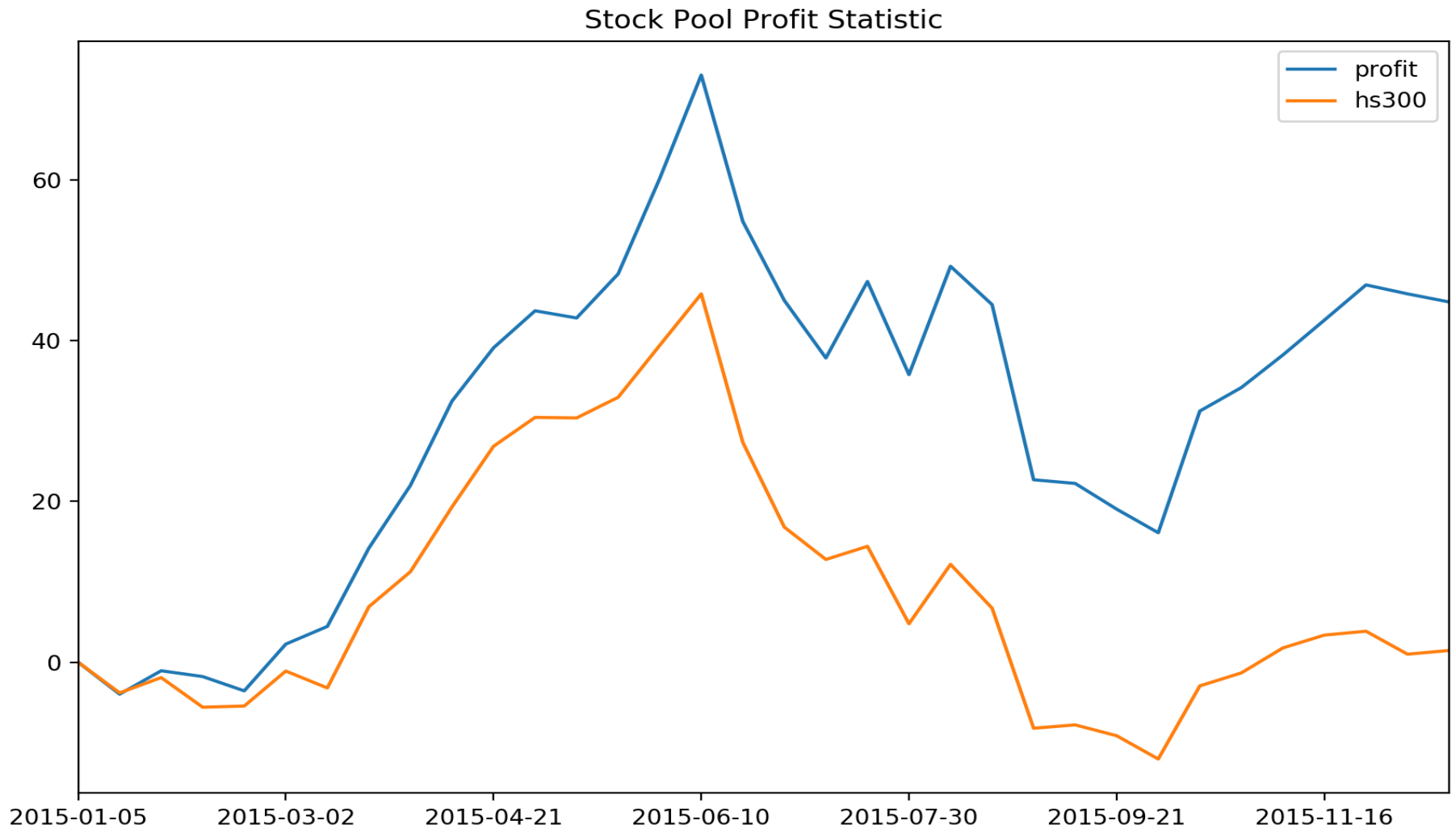
index_size = daily_ks.index.size
# 如果没有数据，则跳过，长期停牌
    if index_size == 0:
        continue

    # 买入价
    in_price = daily_ks.loc[daily_ks.index[0]][‘close’]
    # 卖出价
    out_price = daily_ks.loc[daily_ks.index[index_size - 1]][‘close’]
    profit_sum += (out_price - in_price)/in_price
    prifit_code_count += 1

profit = round(profit_sum/len(codes), 4)
```

```
hs300_k_current = ts.get_k_data('000300', index=True,  
                                start=current_rebalance_date, end=current_rebalance_date)  
hs300_close = hs300_k_current.loc[hs300_k_current.index[0]]['close']  
  
# 计算净值和累积收益  
    net_value = net_value * (1 + profit)  
df_profit.loc[current_rebalance_date] = {  
    'profit': round((net_value - 1) * 100, 4),  
    'hs300': round((hs300_close - hs300_begin_value) *  
100/hs300_begin_value, 4)}  
  
df_profit.plot(title='Stock Pool Profit Statistic', kind='line') # 绘制曲线  
plt.show() # 显示图像
```

股票池收益统计



```
def is_k_up_break_ma10(code, begin_date, end_date):
```

```
    """
```

```
    判断某只股票在某日是否满足K线上穿10日均线
```

```
    :param code: 股票代码
```

```
    :param begin_date: 开始日期
```

```
    :param end_date: 结束日期
```

```
    :return: True/False
```

```
    """
```

```
    # 如果没有指定开始日期和结束日期，则直接返回False
```

```
    if begin_date is None or end_date is None:
```

```
        return False
```

```
    # 如果股票当日停牌或者是下跌，则返回False
```

```
    daily_ks = ts.get_k_data(code, autype='hfq', start=begin_date, end=end_date)
```

```
    # 需要判断两日的K线和10日均线的相对位置，所以如果K线数不满足11个，
```

```
    # 也就是无法计算两个MA10，则直接返回False
```

```
    index_size = daily_ks.index.size
```

```
    if index_size < 11:
```

```
        return False
```

```
    daily_ks['ma'] = daily_ks['close'].rolling(10).mean() # 计算MA10
```

```
    daily_ks['delta'] = daily_ks['close'] - daily_ks['ma'] # 比较收盘价和MA10的关系
```

```
    return daily_ks.loc[daily_ks.index[9]]['delta'] <= 0 <
```

```
    daily_ks.loc[daily_ks.index[10]]['delta']
```

当日K线上穿10日均线

```
def is_k_down_break_ma10(code, begin_date, end_date):
```

```
    """
```

```
    判断某只股票在某日是否满足K线下穿10日均线
```

```
    :param code: 股票代码
```

```
    :param begin_date: 开始日期
```

```
    :param end_date: 结束日期
```

```
    :return: True/False
```

```
    """
```

```
    # 如果没有指定开始日期和结束日期，则直接返回False
```

```
    if begin_date is None or end_date is None:
```

```
        return False
```

```
    daily_ks = ts.get_k_data(code, autype='hfq', start=begin_date, end=end_date)
```

```
    # 需要判断两日的K线和10日均线的相对位置，所以如果K线数不满足11个，
```

```
    # 也就是无法计算两个MA10，则直接返回False
```

```
    if daily_ks.index.size < 11:
```

```
        return False
```

```
    daily_ks['ma'] = daily_ks['close'].rolling(10).mean()
```

```
    # 计算MA10
```

```
    daily_ks['delta'] = daily_ks['close'] - daily_ks['ma']
```

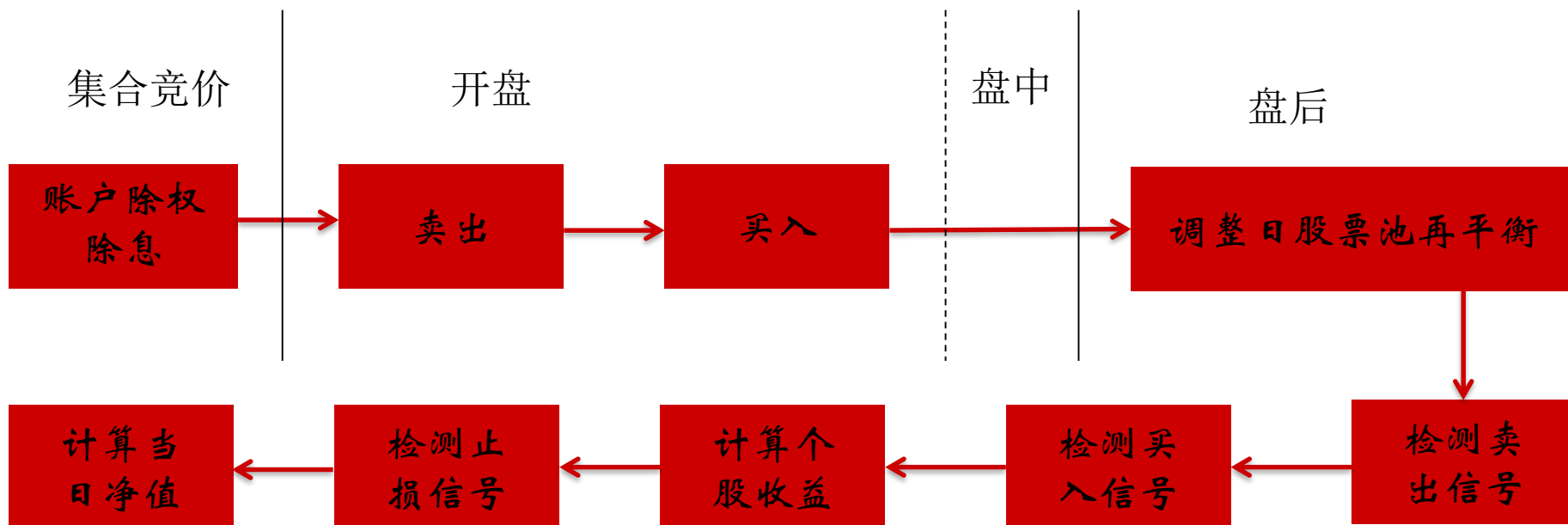
```
    # 计算收盘价和MA10的差
```

```
    return daily_ks.loc[daily_ks.index[9]]['delta'] >= 0 >
```

```
    daily_ks.loc[daily_ks.index[10]]['delta']
```

当日K线下穿10日均线

回测基本流程



几个需要注意的问题

- ☐ 除权除息
- ☐ 停牌
- ☐ 涨跌停
 - 涨停几乎无法买入
 - 跌停几乎无法卖出
- ☐ 交易费和冲击成本
- ☐ 买入量：整手数
- ☐ 卖出在前，买入在后

补充其他条件

☐ 总资金

- 1000万元

☐ 头寸分配

- 均分

- 每只20万

获取股票池数据

```
rebalance_dates, date_codes_dict = stock_pool(begin_date, end_date)
```

获取回测周期内股票池内所有股票的收盘价和前收价

```
all_option_code_set = set()
```

```
for rebalance_date in rebalance_dates:
```

```
    for code in date_codes_dict[rebalance_date]:
```

```
        all_option_code_set.add(code)
```

缓存股票的日线数据

```
code_daily_dict = dict()
```

```
for code in all_option_code_set:
```

```
    dailies_df = ts.get_k_data(code, autype=None, start=begin_date, end=end_date)
```

```
    dailies_hfq_df = ts.get_k_data(code, autype='hfq', start=begin_date,
```

```
end=end_date)
```

```
    # 计算复权因子
```

```
        dailies_df['au_factor'] = dailies_hfq_df['close'] / dailies_df['close']
```

```
    dailies_df.set_index(['date'], inplace=True)
```

```
    code_daily_dict[code] = dailies_df
```

当期持仓股票列表

```
before_sell_holding_codes = list(holding_code_dict.keys())
```

处理除权除息

处理持仓股的除权除息

```
if last_date is not None and len(before_sell_holding_codes) > 0:
```

```
    for code in before_sell_holding_codes:
```

```
        try:
```

```
            dailies = code_daily_dict[code]
```

```
            # 上一个交易日的复权因子
```

```
            current_au_factor = dailies.loc[_date]['au_factor']
```

```
            before_volume = holding_code_dict[code]['volume']
```

```
            #
```

```
            last_au_factor = dailies.loc[last_date]['au_factor']
```

```
            after_volume = int(before_volume * (current_au_factor /  
last_au_factor))
```

```
            holding_code_dict[code]['volume'] = after_volume
```

```
            print('持仓量调整: %s, %6d, %10.6f, %6d, %10.6f' %
```

```
                  (code, before_volume, last_au_factor, after_volume,  
current_au_factor), flush=True)
```

```
        except:
```

```
            print('持仓量调整时, 发生错误: %s, %s' % (code, _date), flush=True)
```

```
            traceback.print_exc()
```

```
# 卖出
if len(to_be_sold_codes) > 0:
    for code in to_be_sold_codes:
        try:
            if code in before_sell_holding_codes:
                holding_stock = holding_code_dict[code]
                holding_volume = holding_stock['volume']
                sell_price = code_daily_dict[code].loc[_date]['open']
                sell_amount = holding_volume * sell_price
                cash += sell_amount

                cost = holding_stock['cost']
                single_profit = (sell_amount - cost) * 100 / cost
                print('卖出 %s, %6d, %6.2f, %8.2f, %4.2f' %
                      (code, holding_volume, sell_price, sell_amount, single_profit))

                del holding_code_dict[code]
                to_be_sold_codes.remove(code)
        except:
            print('卖出时, 发生异常: %s, %s' % (code, _date), flush=True)
            traceback.print_exc()

print('卖出后, 现金: %10.2f' % cash)
```

卖出待卖股票

```
# 买入
if len(to_be_bought_codes) > 0:
    for code in to_be_bought_codes:
        try:
            if cash > single_position:
                buy_price = code_daily_dict[code].loc[_date]['open']
                volume = int(int(single_position / buy_price) / 100) * 100
                buy_amount = buy_price * volume
                cash -= buy_amount
                holding_code_dict[code] = {
                    'volume': volume,
                    'cost': buy_amount,
                    'last_value': buy_amount}

                print('买入 %s, %6d, %6.2f, %8.2f' % (code, volume, buy_price,
buy_amount), flush=True)
            except:
                print('买入时, 发生错误: %s, %s' % (code, _date), flush=True)
                traceback.print_exc()

print('买入后, 现金: %10.2f' % cash)
```

买入待买股票

```
# 持仓股票代码列表
holding_codes = list(holding_code_dict.keys())
# 如果调整日，则获取新一期的股票列表
if _date in rebalance_dates:
    # 暂存为上期的日期
    if this_phase_codes is not None:
        last_phase_codes = this_phase_codes
    this_phase_codes = date_codes_dict[_date]

    # 找到所有调出股票代码，在第二日开盘时卖出
    if last_phase_codes is not None:
        out_codes = find_out_stocks(last_phase_codes, this_phase_codes)
        for out_code in out_codes:
            if out_code in holding_code_dict:
                to_be_sold_codes.add(out_code)
```



```
# 检查是否有需要第二天卖出的股票
for holding_code in holding_codes:
    if is_k_down_break_ma10(holding_code, begin_date=signal_begin_date,
end_date=_date):
        to_be_sold_codes.add(holding_code)

# 检查是否有需要第二天买入的股票
to_be_bought_codes.clear()
if this_phase_codes is not None:
    for _code in this_phase_codes:
        if _code not in holding_codes and \
            is_k_up_break_ma10(_code, begin_date=signal_begin_date,
end_date=_date):
            to_be_bought_codes.add(_code)
```

```
# 计算总资产
total_value = 0
for code in holding_codes:
    try:
        holding_stock = holding_code_dict[code]
        value = code_daily_dict[code].loc[_date]['close'] * holding_stock['volume']
        total_value += value

        # 计算总收益
        profit = (value - holding_stock['cost']) * 100 / holding_stock['cost']
        # 计算单日收益
        one_day_profit = (value - holding_stock['last_value']) * 100 /
holding_stock['last_value']
        # 暂存当日市值
        holding_stock['last_value'] = value

        print('持仓: %s, %10.2f, %4.2f, %4.2f' % (code, value, profit, one_day_profit))

        # 保存每一日股票的持仓数
        code_date_volume_dict[code + '_' + _date] = holding_stock['volume']
    except:
        print('计算收益时发生错误: %s, %s' % (code, _date), flush=True)
        traceback.print_exc()
```

```
total_capital = total_value + cash

hs300_k_current = dm.get_k_data('000300', index=True, start=_date, end=_date)
hs300_current_value = hs300_k_current.loc[hs300_k_current.index[0]]['close']

print('收盘后, 现金: %10.2f, 总资产: %10.2f' % (cash, total_capital))
last_date = _date
df_profit.loc[_date] = {
    'net_value': round(total_capital / 1e7, 2),
    'profit': round(100 * (total_capital - 1e7) / 1e7, 2),
    'hs300': round(100 * (hs300_current_value - hs300_begin_value) / hs300_begin_value, 2)
}
```

策略的评价指标—年化收益

$$Years = \frac{TradingDays}{AnnualTradingDays} \quad (1)$$

$$NetValue = (1 + AnnualProfit)^{Years} \quad (2)$$

$$AnnualProfit = \sqrt[Years]{NetValue} - 1 \quad (3)$$

$$AnnualProfit = NetValue^{\frac{1}{Years}} - 1 \quad (4)$$

```
def compute_annual_profit(trading_days, net_value):  
    """  
    计算年化收益  
    """  
  
    annual_profit = 0  
    if trading_days > 0:  
        # 计算年数  
        years = trading_days/245  
        # 计算年化收益  
        annual_profit = pow(net_value, 1/years) - 1  
  
    annual_profit = round(annual_profit * 100, 2)  
  
    return annual_profit
```

年化收益

策略的评价指标—夏普比率

$$ProfitMean = \frac{1}{N} \sum_{i=0}^N Profit_i$$

$$Sharpe\ Ratio = \frac{E(R_P) - R_f}{\sigma_P}$$

$$ProfitStd = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{i=0}^N (Profit_i - ProfitMean)^2}$$

$$SharpeRatio = \frac{AnnalProfit - R_f}{ProfitStd}$$

R_f - 无风险收益

```
def compute_sharpe_ratio(net_values):
    """
    计算夏普比率
    :param net_values: 净值列表
    """

    # 总交易日数
    trading_days = len(net_values)
    # 所有收益的DataFrame
    profit_df = pd.DataFrame(columns=['profit'])
    # 收益之后，初始化为第一天的收益
    profit_df.loc[0] = {'profit': round((net_values[0]-1) * 100, 2)}
    # 计算每天的收益
    for index in range(1, trading_days):
        # 计算每日的收益变化
        profit = (net_values[index] - net_values[index - 1])/net_values[index - 1]
        profit = round(profit * 100, 2)
        profit_df.loc[index] = {'profit': profit}

    # 计算标准差
    profit_std = pow(profit_df.var()['profit'], 1/2)

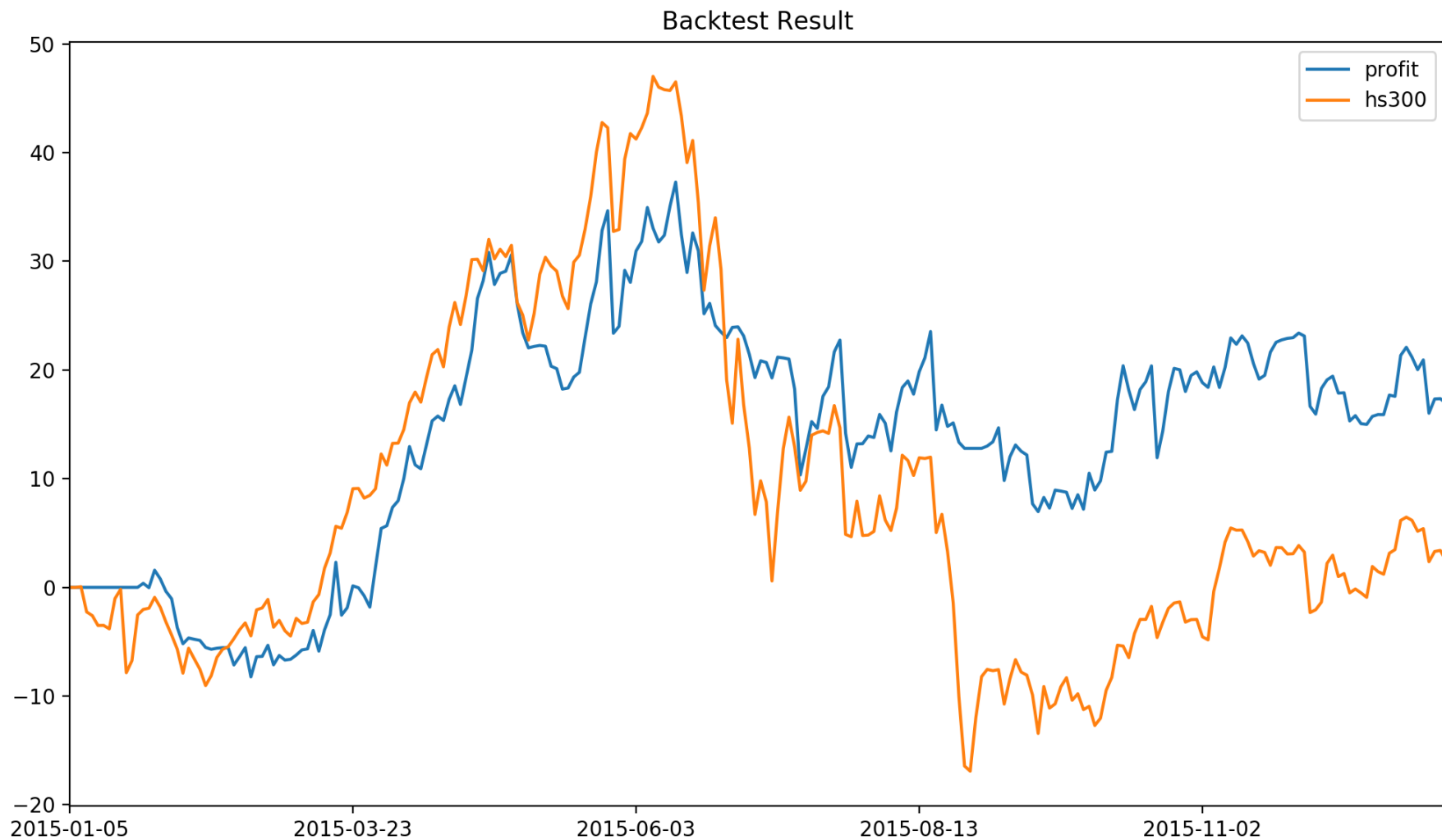
    #年化收益
    annual_profit = compute_annual_profit(trading_days, net_values[-1])
    sharpe_ratio = (annual_profit - 4.75)/profit_std # 夏普比率

    return annual_profit, sharpe_ratio
```

夏普比率

```
def compute_drawdown(net_values):  
    """  
    计算最大回撤  
    :param net_values: 净值列表  
    """  
    # 最大回撤初始值设为0  
    max_drawdown = 0  
    size = len(net_values)  
    index = 0  
    # 双层循环找出最大回撤  
    for net_value in net_values:  
        for sub_net_value in net_values[index:]:  
            drawdown = 1 - sub_net_value/net_value  
            if drawdown > max_drawdown:  
                max_drawdown = drawdown  
  
        index += 1  
  
    return max_drawdown
```

最大回撤



休息一下
5分钟后回来

化繁为简，分而治之

模块化交易系统框架

策略研发的实际工作情况

☐ 策略参数的频繁调整

- 头寸分配

- 回测周期

- 止盈止损

- 加仓/减仓

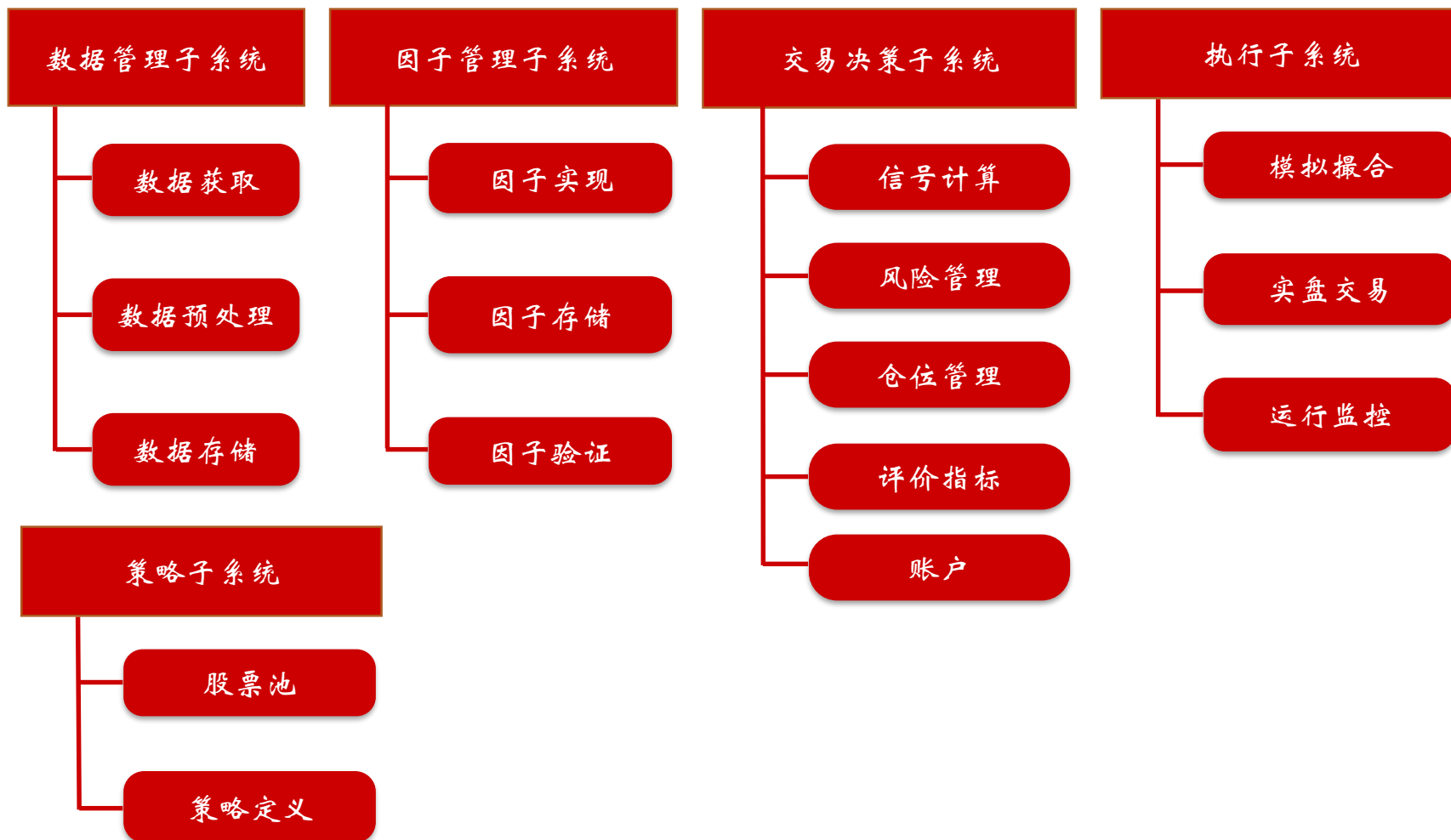
☐ 不同策略的深入分析

☐ 多策略的组合回测

模块化设计的优点

- 框架的逻辑结果更清晰
- 团队协作效率提高
 - 策略研发
 - 工程实现
- 复用度提高
 - 代码复用
 - 数据复用
- 可维护性提高

模块化



做好准备

开发环境准备

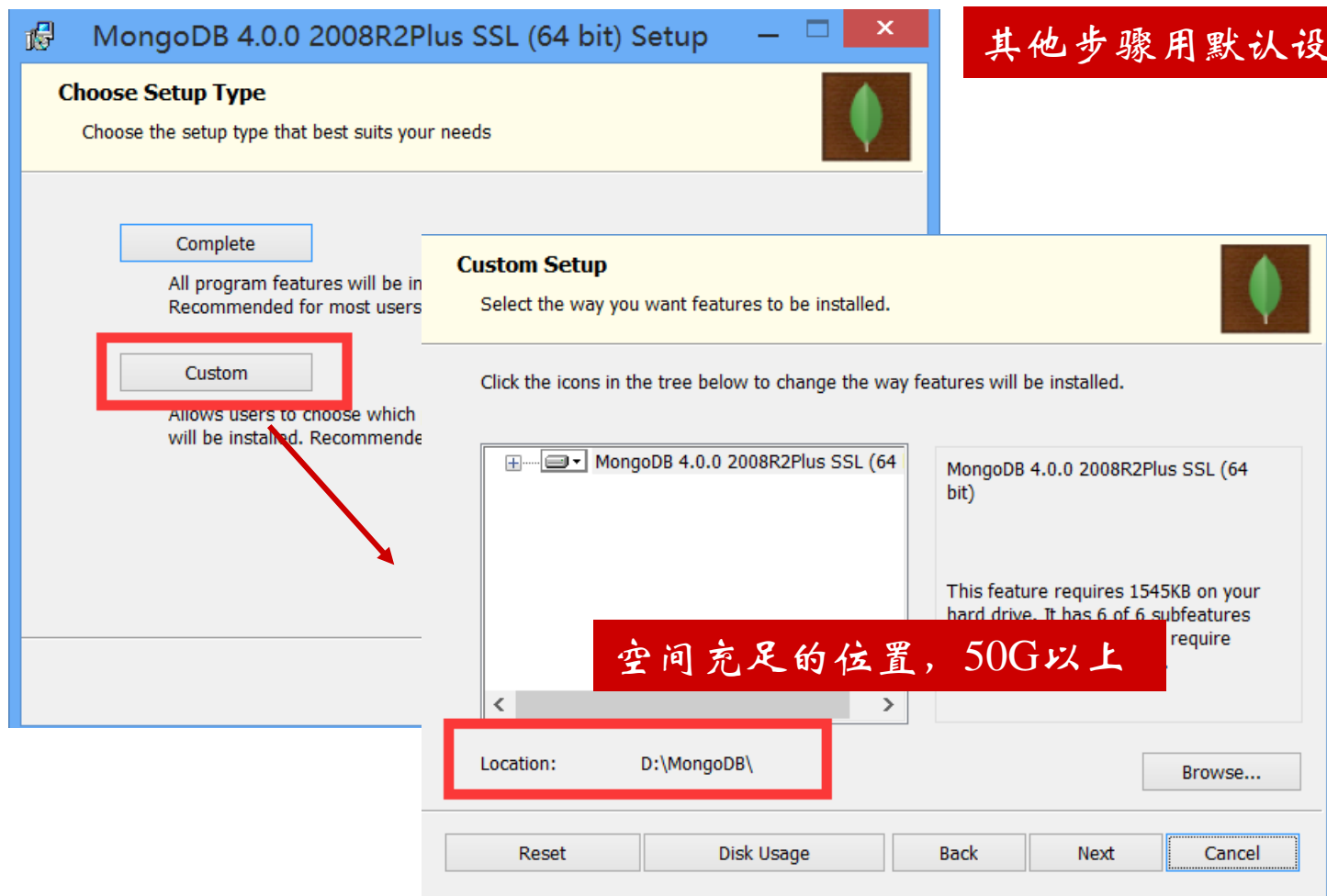
需要安装的软件

- ☐ MongoDB
- ☐ Python3.7.0
- ☐ PyCharm CE

MongoDB

- ❑ 版本: MongoDB Community Edition
- ❑ 安装
 - 文档: <https://docs.mongodb.com/manual/installation/>
 - 根据操作系统选择安装指导文档
- ❑ 下载地址 (Windows)
 - https://www.mongodb.com/download-center?_ga=2.179942756.1915543413.1530790397-2013640144.1530790397#community
- ❑ 注意:
 - Windows应该安装为系统服务

MongoDB 安装



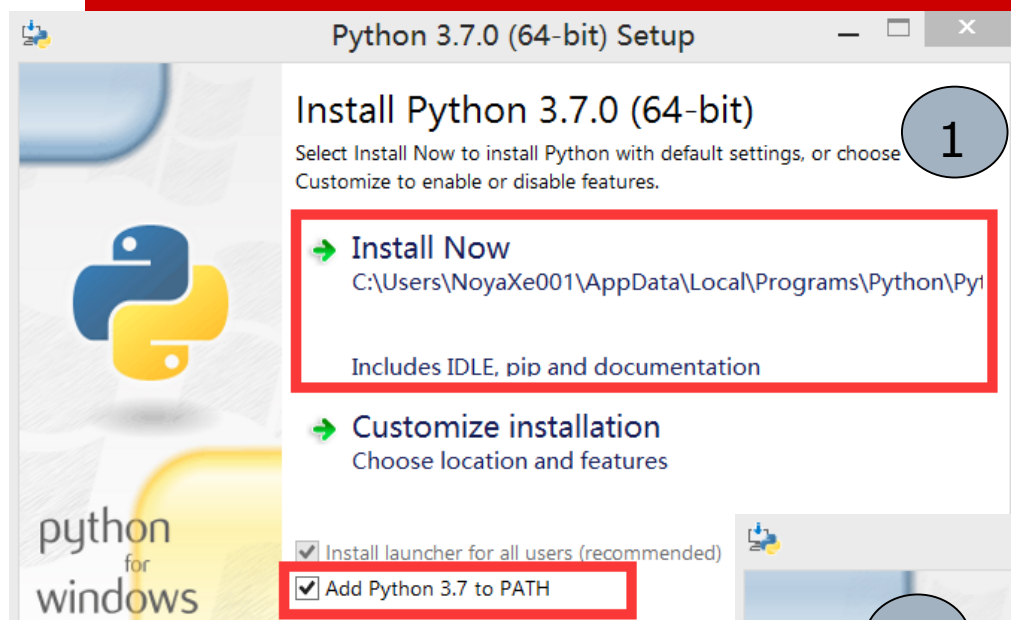
其他步骤用默认设置即可

空间充足的位置，50G以上

Python

- 版本：3.7
- 下载中心地址
 - <https://www.python.org/downloads/release/python-370/>
 - 选择适合自己操作系统的版本
- 安装pymongo
 - 在线文档：<http://api.mongodb.com/python/current/>
 - `pip install pymonogo`

Python

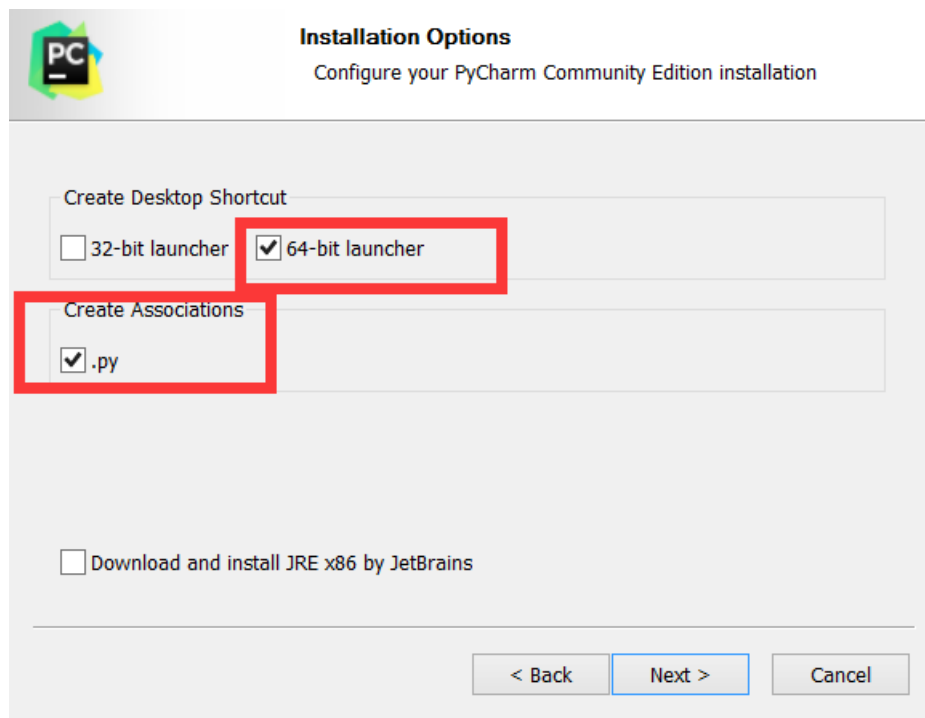


PyCharm

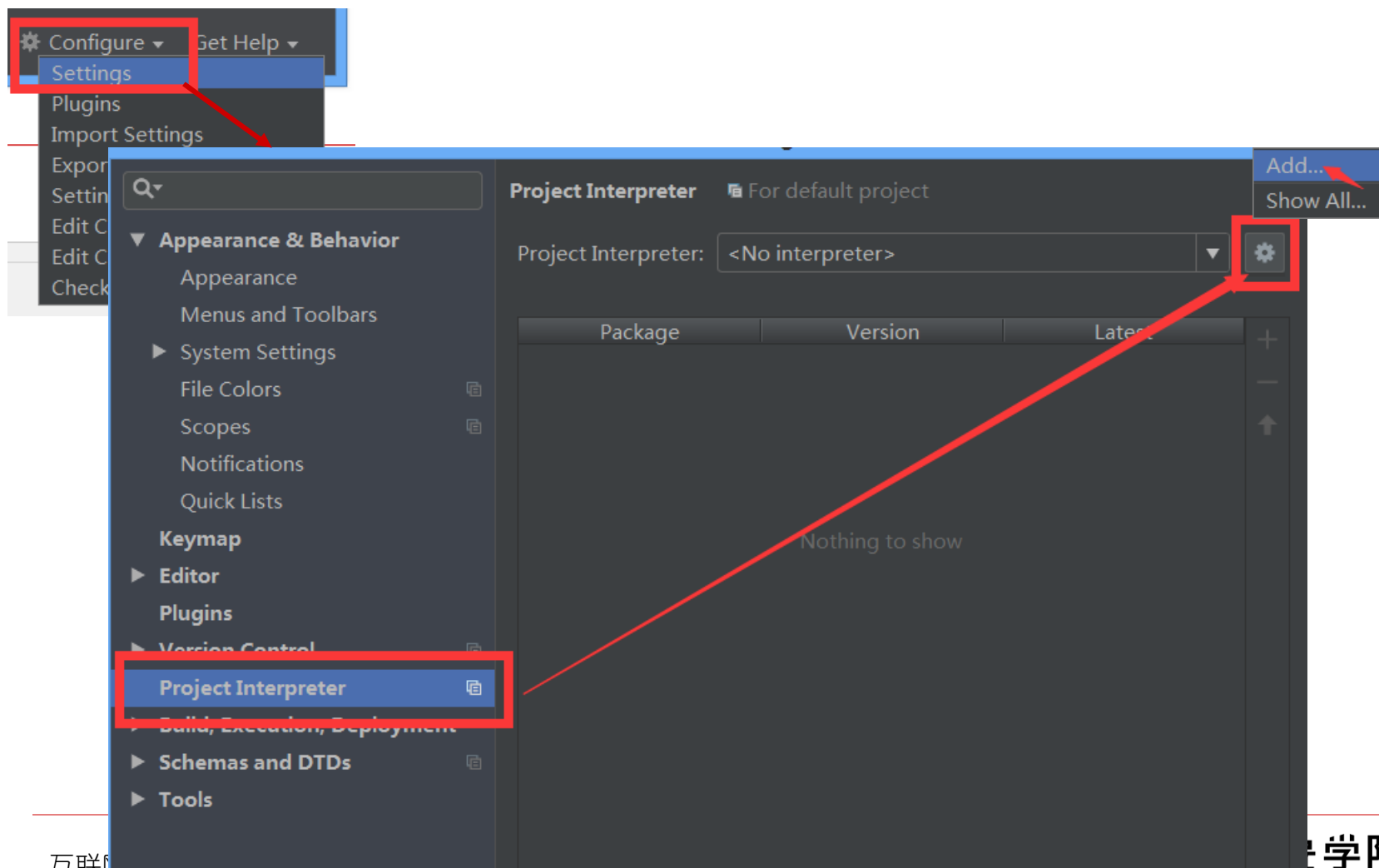
❑ 版本: Community

❑ 下载地址

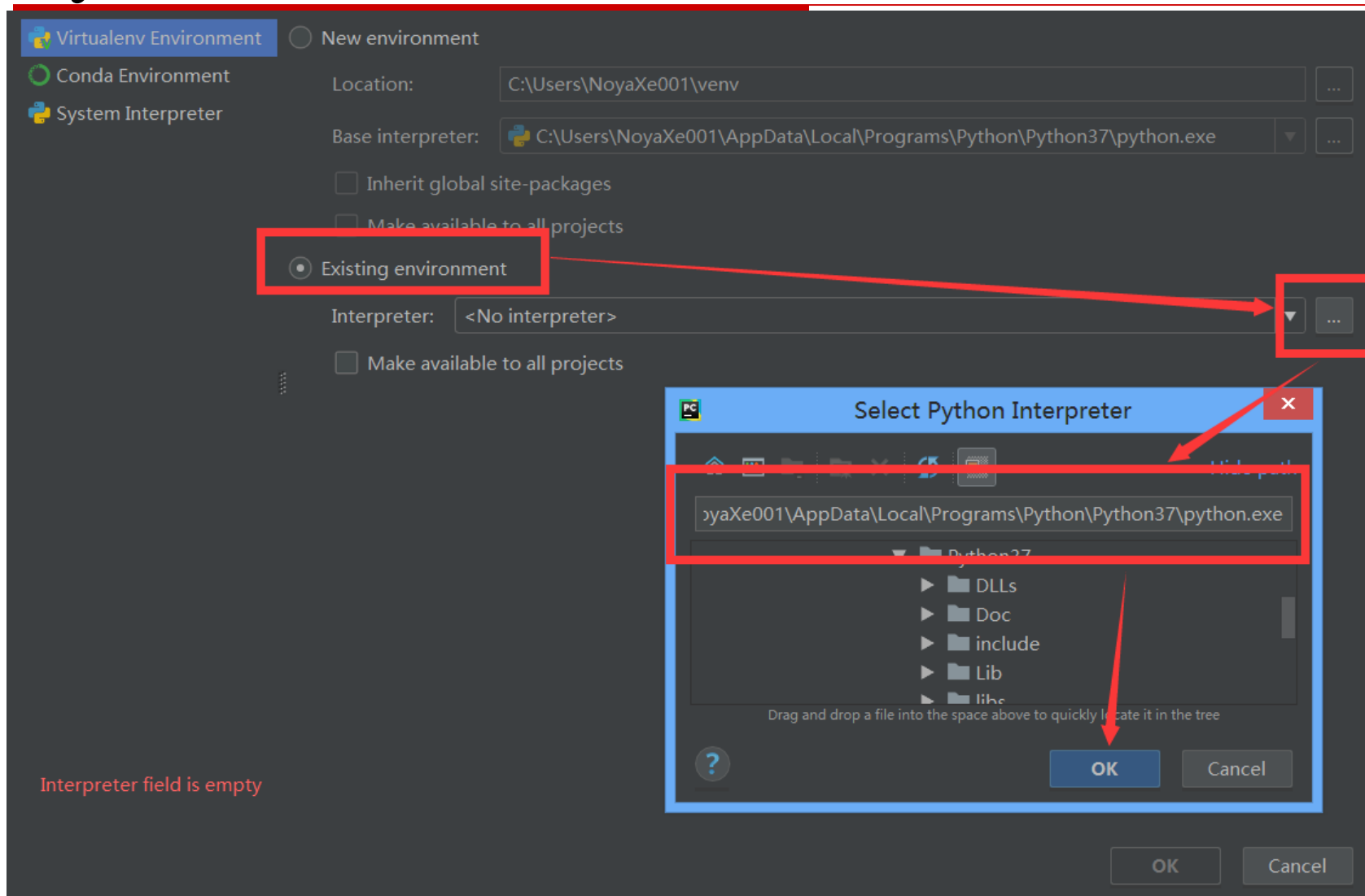
■ <http://www.jetbrains.com/pycharm/download/#section=windows>



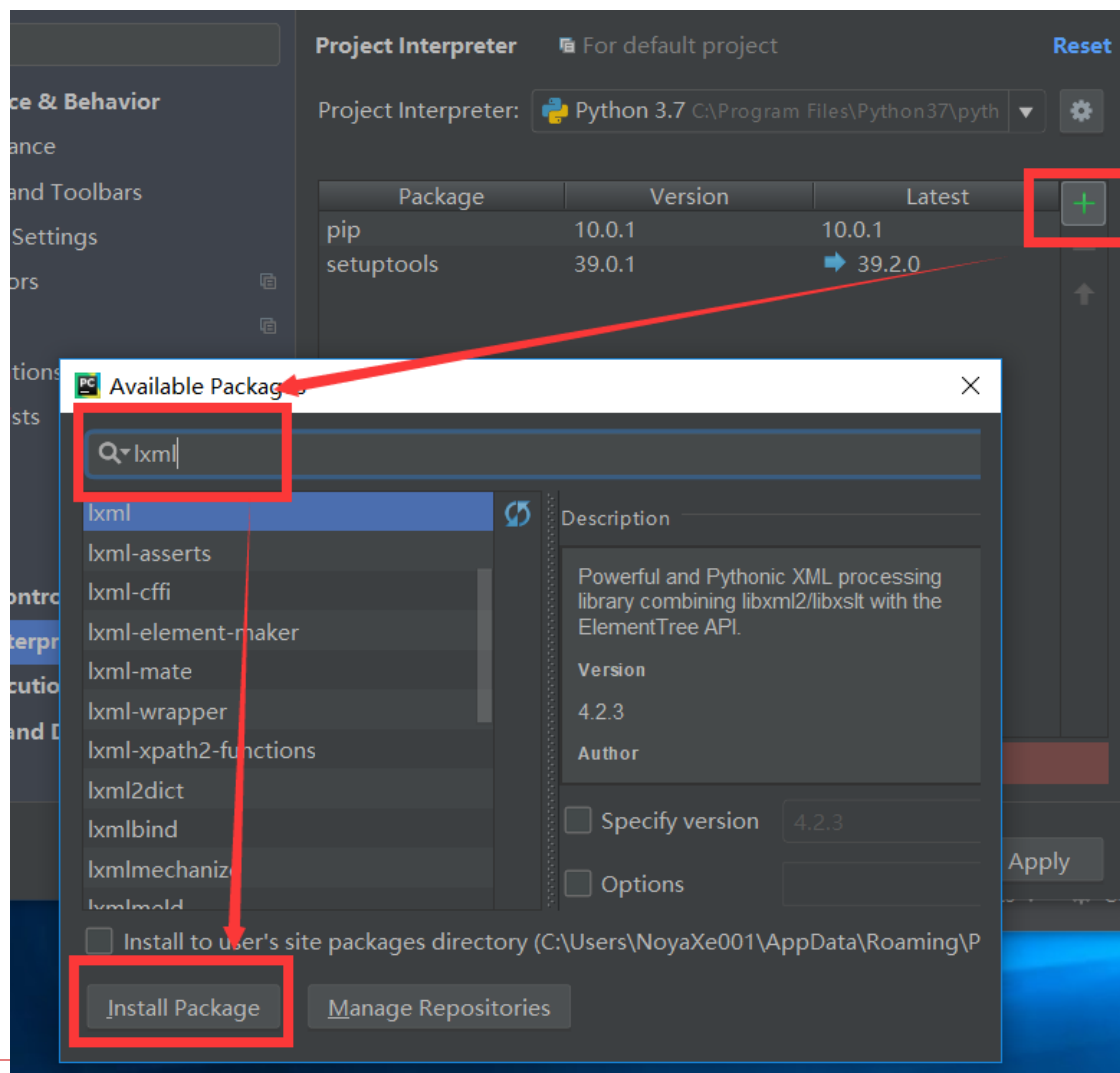
PyCharm设置



PyCharm设置



PyCharm设置 – 安装Python包



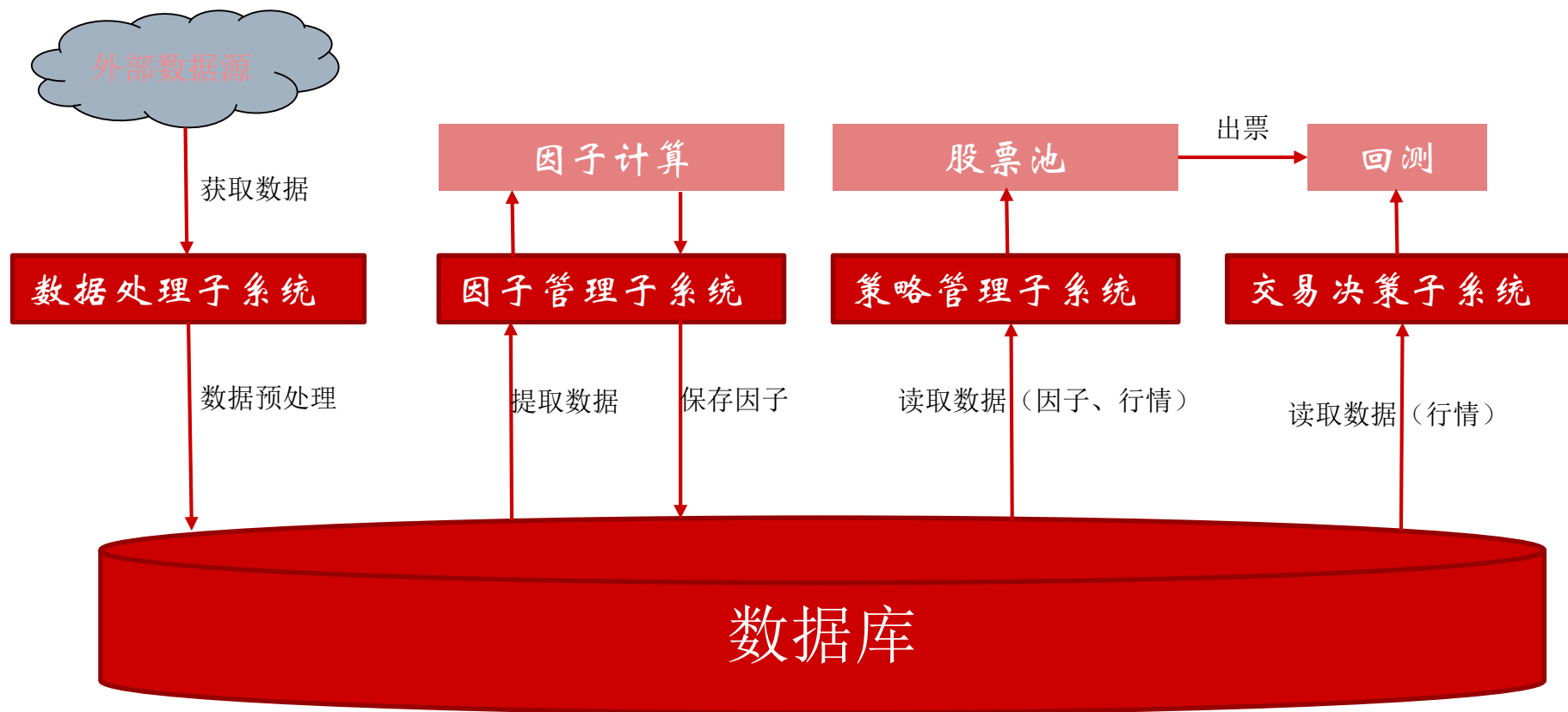
搭建框架

模块化交易系统框架接口实现

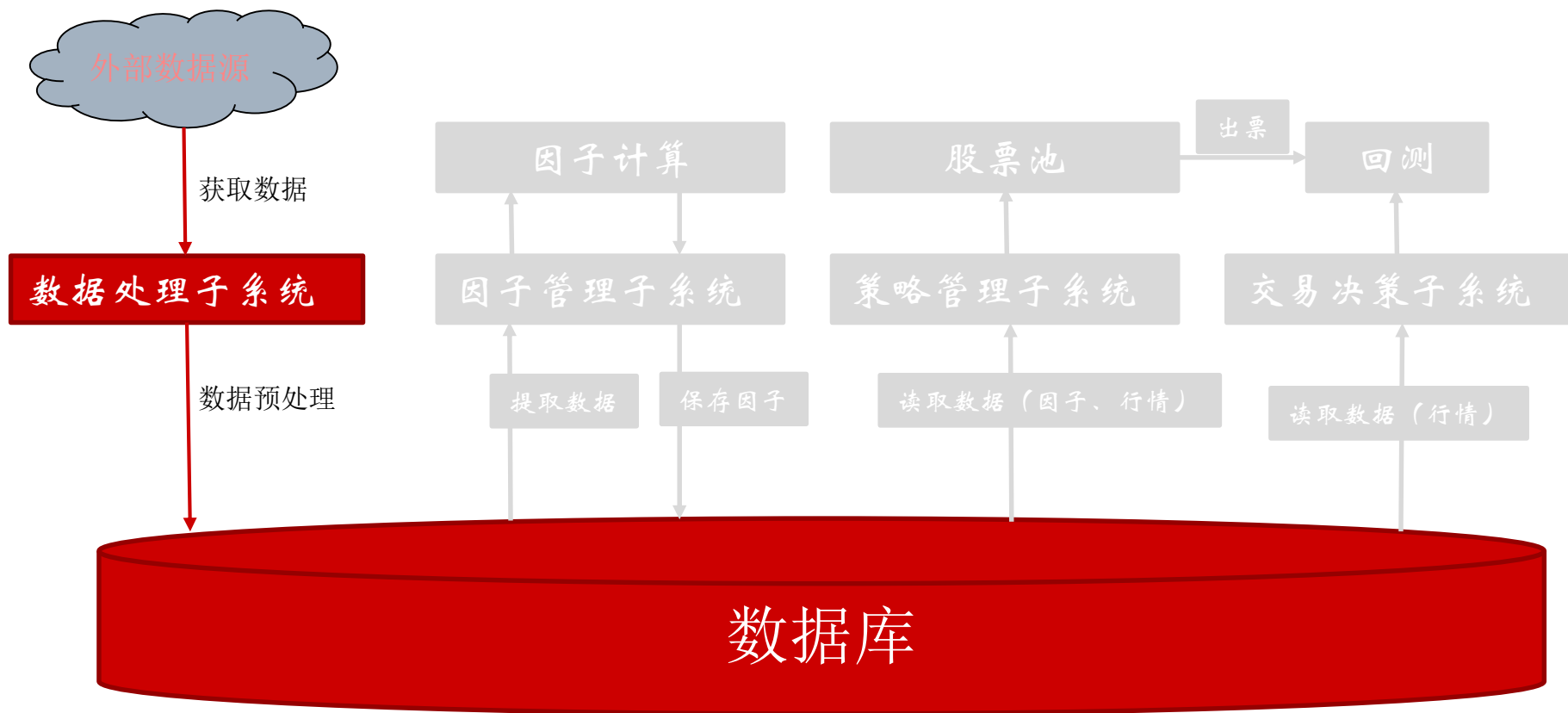
目录结构



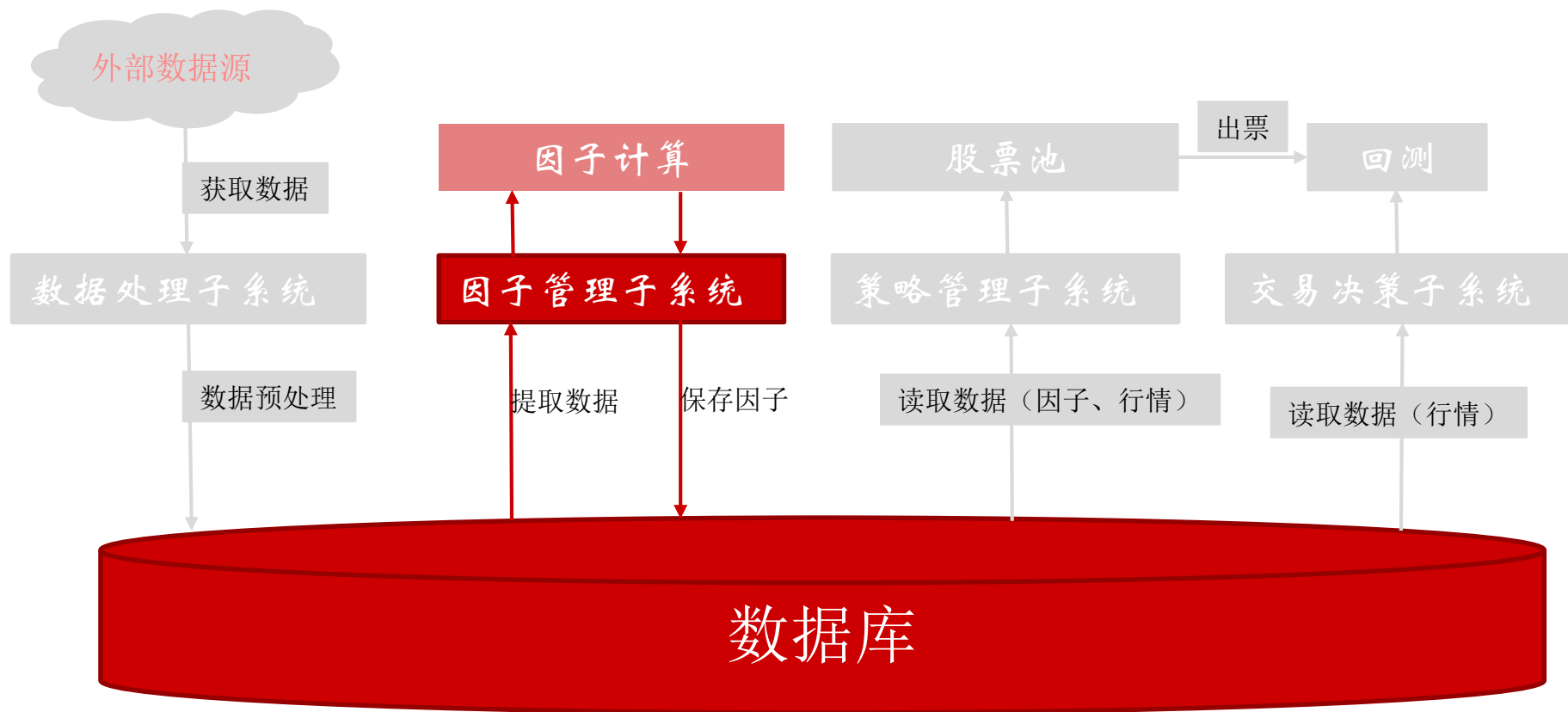
示例策略回测的数据处理流程



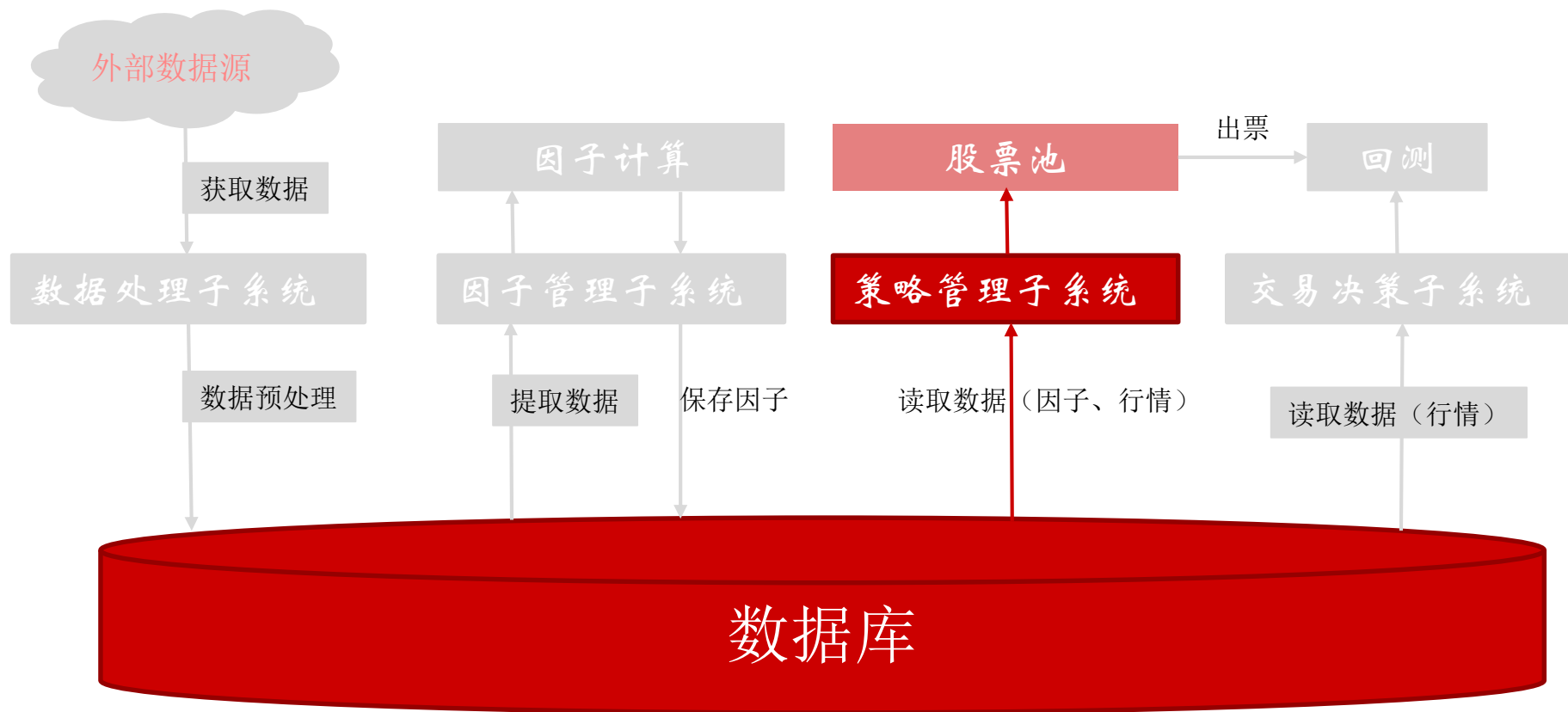
示例策略回测的数据处理流程



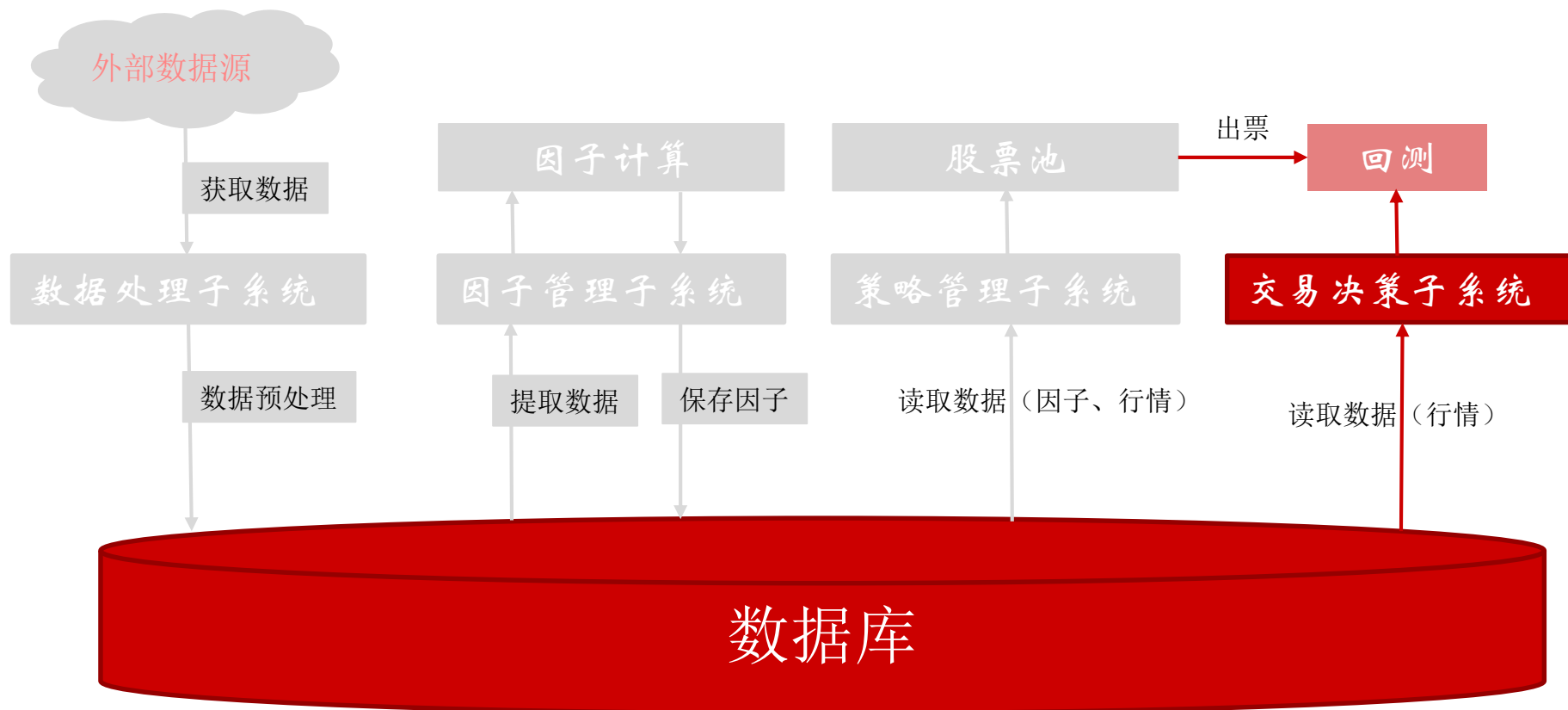
示例策略回测的数据处理流程



示例策略回测的数据处理流程



示例策略回测的数据处理流程



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

```
from pymongo import MongoClient
from abc import abstractmethod
from util.database import DB_CONN
```

```
"""
```

因子的基类。

```
"""
```

```
class BaseFactor:
    def __init__(self, name):
        self.name = name
        self.collection = DB_CONN[name]

    @abstractmethod
    def compute(self):
        pass
```

因子的基类


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

from pymongo import UpdateOne
from base_factor import BaseFactor
from data.finance_report_crawler import get_code_reports
import tushare as ts

class PEFactor(BaseFactor):
    def __init__(self):
        BaseFactor.__init__(self, name='pe')

    def compute(self):
        code_report_dict = self.get_code_reports()

        codes = set(code_report_dict.keys())
        for code in codes:
            dailies = ts.get_k_data(code, autype=None, start='2015-01-01', end='2015-01-10')

            # 如果没有合适的数据
            if dailies.index.size == 0:
                continue

            # 业绩报告列表
            reports = code_report_dict[code]

            dailies.set_index(['date'], inplace=True)

            update_requests = []
```

PE因子

PE因子

```
for current_date in dailies.index:
    # 用来保存最后一个公告日期小于等于当前日期的财报
    last_report = None
    for report in reports:
        announced_date = report['announced_date']
        # 如果公告日期大于当前调整日，则结束循环
        if announced_date > current_date:
            break

    last_report = report

# 如果找到了正确时间范围的年报， 则计算PE
if last_report is not None:
    pe = dailies.loc[current_date]['close']/last_report['eps']

    print('%s, %s, %s, eps: %5.2f, pe: %6.2f' %
          (code, current_date, last_report['announced_date'], last_report['eps'], pe),
          flush=True)

    update_requests.append(
        UpdateOne(
            {'code': code, 'date': current_date},
            {'$set': {'code': code, 'date': current_date, 'pe': pe}}, upsert=True))

if len(update_requests) > 0:
    save_result = self.collection.bulk_write(update_requests, ordered=False)
    print('股票代码: %s, 因子: %s, 插入: %4d, 更新: %4d' %
          (code, self.name, save_result.upserted_count, save_result.modified_count),
          flush=True)
```

颜值就是战斗力

利用ECharts实现交互式净值曲线

实现的功能

- 解析日志文件
- 生成净值曲线
- 鼠标在曲线上移动时，显示日期以及收益和基准收益
- 点击净值曲线上的点，显示当日的买入和卖出记录

ECharts 下载

<http://echarts.baidu.com/download.html>

下载 4.1.0.rc2

(前往下载 3.x 版本)

选择需要的版本 注：开发环境建议选择源代码版本，该版本包含了常见的警告和错误提示。



The image shows the ECharts download page with four options: '常用' (452 KB), '精简' (291 KB), '完整' (717 KB), and '源代码' (2.76 MB). The '完整' option is highlighted with a red box and a red arrow pointing to it. Below each option is a list of included chart components.

选项	大小	包含内容
常用	452 KB	包含常用的图表组件 折柱 饼 散点 图例 工具栏 标注/线/域 数据区域缩放
精简	291 KB	只包含基础图表 折柱 饼
完整	717 KB	包含所有图表组件
源代码	2.76 MB	包含所有图表组件 的源码，常见的警告和错误 提示

使用流程

1. 完成策略回测，回测过程中的日志重定向到文件中，例如backtest_result
2. 双击打开visual文件夹中的profit.html
3. 点击页面上的加载“选择日志”后面的选择文件
4. 加载第1步中生成的backtest_result，收益曲线就会被绘制出来
5. 点击曲线上的点，可以在图下方看到“买入记录”和“卖出记录”

总结

- Lite版回测框架的实现
- 模块化交易系统的结构
- 模块化实现了回测流程
- ECharts实现交互式净值曲线

课后练习（1）

- 以本课中的PE因子为例，练习用Python进行MongoDB的基本操作
 - 插入记录
 - 删除记录
 - 更新记录
 - 条件查询（包括排序）
 - 索引管理

课后练习（2）

- 根据课件中关于回测中应该注意的问题的提示，你认为还应该加入哪些细节，可以让回测更接近实际情况？
- 实现这些细节时，还需要补充哪些数据？

下节课预告

□ 题目：数据管理和因子管理子系统的实现

■ 编程语言和运行平台：
Python、MongoDB

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 and 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**



THANKS