Rational 😝 Answer



Мой первый и неудачный опыт поиска торговой стратегии для Московской биржи

18 ноября 2024 • 1240



Когда закончил писать **механизм своего торгового робота** обнаружил, что самое главное всё таки не сам механизм, а стратегия, по которой этот механизм будет работать.

Первый тесты на истории показали что с доходностью и тем более с тем как доходность портфеля компенсирует принимаемый риск (коэффициент Шарпа) проблемы, но неудачный опыт тоже опыт, поэтому решил описать его в статье.



Первый и самый важный вопрос - при помощи чего проводить тесты торговой стратегии на исторических данных? В какой программе или при помощи какой библиотеки создавать стратегию и потом прогонять её на истории?

Раз мой торговый робот создан в среде исполнения JavaScript Node.js, то и тесты в идеале должны проводится на чём-то схожем. Но забегая немного вперёд скажу что получилось по другому.

Windows? macOS? Linux?

Раз сам механизм робота кросс-платформенный, то хотелось чтобы и тесты можно было проводить при помощи кросс-платформенной утилиты. Однако когда рассматривал самые популярные программы, то обнаружилось что все программы из списка только для Windows. Кроме TradingView, который является веб-сервисом и Excel - который есть и для macOS.





Но похоже что веб-вервис и тем более Microsoft Excel - не лучший выбор. Тем не менее вот варианты, которые я рассматривал:

- TradeStation: комплексная торговая и аналитическая платформа; идеально подходит для построения графиков, автоматизации стратегий и бэктестинга для акций, опционов, фьючерсов и криптовалют.
- NinjaTrader: торговое программное обеспечение для фьючерсов и форекс; отлично подходит для расширенного построения графиков, бэктестинга и автоматизированной торговли.
- MetaStock: фокусируется на техническом анализе и бэктестинге с обширными инструментами для построения графиков и индикаторов, популярен среди трейдеров акциями.
- Wealth-Lab: платформа, известная расширенным бэктестингом и разработкой торговых стратегий с мощной поддержкой портфелей из нескольких активов.
- TradingView: удобная в использовании платформа для построения графиков с социальными функциями; отлично подходит для технического анализа, обмена идеями и базового бэктестинга стратегий.
- RealTest: легкое программное обеспечение для бэктестинга разработки стратегий, известное своей скоростью и ростотой, ориентированное на системных трейдеров.

- Neuroshell Trader: специализируется на прогнозном моделировании и анализе на основе нейронных сетей; идеально подходит для трейдеров, интересующихся машинным обучением.
- TSLab: платформа позволяет разрабатывать, тестировать и оптимизировать торговые системы без необходимости глубокого знания программирования.
- The Zorro Project: бесплатная, легкая и скриптовая платформа, предназначенная для автоматизированной торговли, бэктестинга и исследований, популярная среди алгоритмических трейдеров.
- и даже Microsoft Excel: универсальный инструмент для работы с электронными таблицами, часто используемый для анализа портфеля, пользовательского бэктестинга и организации данных в торговле.

Ни один из этих вариантов мне не приглянулся из-за отсутствия кросс-платформенности или этот вариант был Экселем.

Node.js библиотеки - не смог 🔀

После этого стал смотреть библиотеки для Node.js. Выбор оказался небольшой и более-менее живыми мне показались:

ademark: https://github.com/Grademark/grademark
иблиотека Node.js для бэктестинга торговых стратегий на

исторических данных.

Fugle Backtest: https://github.com/fugle-dev/fugle-backtest-node

Библиотека Node.js для бэктестинга стратегий торговли акциями.

 CCXT - CryptoCurrency eXchange Trading Library: https://github.com/ccxt/ccxt

Библиотека Node.js для торговли криптовалютой, которая предоставляет унифицированный API для подключения и торговли на нескольких криптовалютных биржах, поддерживая как торговлю в реальном времени, так и доступ к историческим данным.

```
ПРОВОДНИК ... Js backtest grademark_not work.js ×

    ✓ SILVERFIR-TRADINGBOT
    src > old_nodeJ5_not work > J5 backtest_grademark_not work;s > ② runBacktest > [♠] strateget

    > config
    32 function aggregateData(minuteData, interval) {

    > data
    35 minuteData.forEach((entry, index) => {

                                                                                     aggregated.push(aggCandle);
            v src 48
v grpc 49
JS tinkoffClient.js 50
v old_nodel5_not work 51
JS backtest_grademark_not ... 52
JS main is 53
//
                                                                  });
return aggregated;

∨ old_nodeJS_not work

                                                               // Функция для запуска стратегии
async function runBacktest(startMonth, testMonth) {
                                                                      let strategy = grademark({
   buy: ({ fiveMinuteCandle, hourlyCandle }) => {

∨ services

              ✓ services 56

Js buyDecision.js 57

Js calculateTradingCost.js 58
                                                                                   return (
fiveMinuteCandle.close > calculateSMA(fiveMinuteCandle, 5) &&
hourlyCandle.close > calculateSMA(hourlyCandle, 60)
             JS buyDecision.js
                                                               JS checkCSVpositions.js
              JS logFunctionName.js
             JS sellDecision.js
             JS yieldCalculator.js
                                                                      // Сначала оптимизируем стратегию на данных за месяц
let januaryData = await readCsvData(`data/e6123145-9665-43e0-8413-cd61b8aa9b13_2024${startMonth}.csv`);
            JS forecastMap.js
                                                                    let fiveMinuteCandles = aggregateData(januaryData, 5);
let hourlyCandles = aggregateData(januaryData, 60);
            JS index.js
                                                                      strategy.optimize({ fiveMinuteCandles, hourlyCandles });
                                                                       ,, делее, приводий тестирование на следующем месяце (например, февраль)
let februaryData = await readcsvData('data/e6123145-9665-43e8-8413-cd61b8aa9b13_2024${testMonth}.csv');
let testFiveMinuteCandles = aggregateData(februaryData, 5);
let testHourlyCandles = aggregateData(februaryData, 60);
```



Для Grademark набросал через ChatGPT конкретный пример использования.

Python библиотеки - заработало! 🔽



В Python есть несколько популярных библиотек для бэктестинга торговых стратегий, рассчитанных на разные уровни сложности и типы активов. Вот найденные варианты:

- Backtesting.py https://github.com/kernc/backtesting.py Легкая, интуитивно понятная библиотека для векторизованного бэктестинга, включающая популярные индикаторы и метрики.
 - 🗙 4 года не обновлялась.
- Backtrader https://github.com/mementum/backtrader Одна из самых популярных и многофункциональных библиотек для бэктестинга. Поддерживает несколько активов, таймфреймов, индикаторов и оптимизацию стратегий.
- PyAlgoTrade https://github.com/gbeced/pyalgotrade Простая библиотека бэктестинга со встроенной поддержкой технических индикаторов и создания базовой стратегии.
 - 🗙 Этот репозиторий был заархивирован владельцем 13 ноября 2023 г.
- pline https://github.com/quantopian/zipline азработанная Quantopian (теперь поддерживаемая

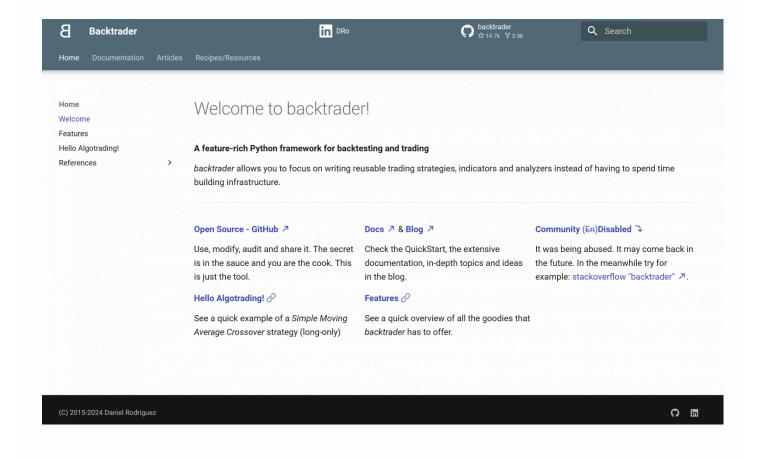
сообществом), Zipline — это надежная библиотека бэктестинга, ориентированная на событийноуправляемое бэктестирование, используемая профессионалами.

- 🗙 4 года не обновлялась.
- QuantConnect/Lean https://github.com/QuantConnect/Lean
 Движок с открытым исходным кодом, лежащий в основе QuantConnect; поддерживает бэктестинг и торговлю в реальном времени для нескольких классов активов.
- VectorBT https://github.com/polakowo/vectorbt
 Разработан для быстрого векторизованного бэктестинга и анализа стратегий непосредственно на Pandas DataFrames.
- Fastquant https://github.com/enzoampil/fastquant
 Удобная библиотека бэктестинга, разработанная для быстрого тестирования с минимальной настройкой, вдохновленная Prophet от Facebook.
 - 🗙 3 года не обновлялась.
- MibianLib https://github.com/yassinemaaroufi/MibianLib
 Фокусируется на ценообразовании и волатильности опционов, а не на полном бэктестинге, но полезен для стратегий, связанных с опционами.
 - **X** 11 лет не обновлялась.

Сначала выбрал использовать Backtesting.py, потому что она упоминалась на многих сайтах, но уже на первоначальном этапе тьзования стали вылазит проблемы. Ошибка возникла из-за несответствия в том, как новые версии pandas обрабатывают

метод get_loc(). Аргумент method='nearest' больше не поддерживается в последних версиях pandas. Эта проблема связана с тем, как библиотека Backtesting.py взаимодействует с новыми версиями pandas, в частности, при повторной выборке данных для построения графиков. А новой версии Backtesting.py, которая решает эту проблему и поддерживает последние изменения API pandas просто нет.

Следующий в списке был Backtrader - с ним и продолжил работать.



Backtrader от Дэниел Родригес (Daniel Rodriguez)





Хотя считается что торговая стратегия необязательно должна быть "человекочитаемой" - это вполне может быть результат обучения алгоритма, основанного на интеллектуальных технологиях (нейросети, машинное обучение и т.п.), но я решил начать с простого.

Мои условия:

- 1. Торговать только в лонг (длинная позиция) покупать акции с целью их последующей продажи по более высокой цене.
- 2. Торговать только <u>15 лучших акций по объему на</u> <u>Московской бирже.</u>
- 3. Использовать два разных таймфрейма для тестов это временные интервалы на которых отображается движение цен на графике финансового инструмента. Планирую использовать 5 минут и час. Это из-за того что моё АПИ медленное.

Моя торговая стратегия основана на пересечении скользящих средних двух разных таймфреймов со скользящим стоп-лоссом для продажи.

Условие покупки представляет собой комбинацию двух пересечений скользящих средних:

1. Краткосрочное подтверждение: цена закрытия на тиминутном интервале выше пятиминутной кользящей средней. 2. Долгосрочное подтверждение: цена закрытия на часовом интервале выше часовой скользящей средней.

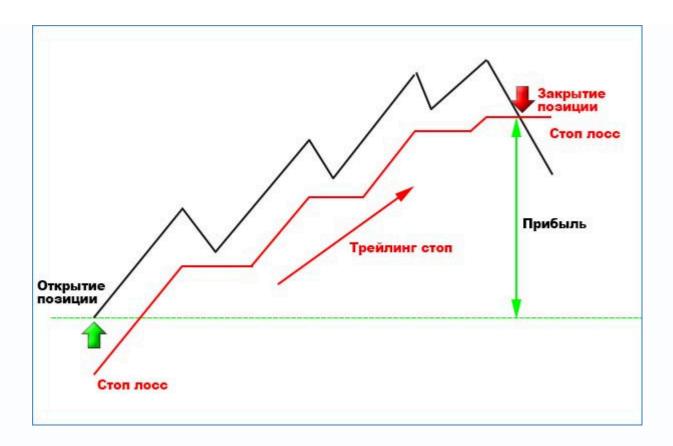


ПАО "Сбербанк России" (SBER:MOEX): 5 минут и час

Требуя выполнения обоих этих условий, гарантирую что акция будет иметь бычий импульс как на коротких, так и на длинных таймфреймах перед входом в позицию. Такое выравнивание двух таймфреймов помогает избегать покупок во время временного шума или незначительных колебаний на более коротком таймфрейме, отфильтровывая менее стабильные движения.

Условие продажи: трейлинг стоп, который предназначен для защиты прибыли и ограничения риска падения. Как работает лучше всего показано на картинке:





Бэктестинг моей торговой стратегии с помощью библиотеки backtrader на Python

Моя, описанная выше стратегия для двух таймфреймов на нескольких бумагах, выглядит в библиотеке backtrader на Python следующим образом:

strategyo_ma_5min_hourly.py:

import sys
sys.stdout.reconfigure(encoding='utf-8')

iport backtrader as bt

```
# Стратегия скользящие средние на двух разных временных
интервалах
class MovingAveragesOnDifferentTimeIntervalsStrategy(bt.Strategy):
  params = (
   ('ma period 5min', 30), #Период для скользящей средней на 5-
минутках
   ('ma period hourly', 45), # Период для скользящей средней на
часовом интервале
   ('trailing stop', 0.03) # Процент для трейлинг-стопа
 )
 def init (self):
   print(f"\nPacчет для параметров: {self.params.ma period 5min} /
{self.params.ma period hourly} / {self.params.trailing stop}")
   # Создаем списки для хранения индикаторов по каждому
инструменту
   self.ma 5min = {}
   self.ma hourly = {}
   # Для каждого инструмента добавляем скользящие средние по
разным интервалам
   for i, data in enumerate(self.datas):
     if i % 2 == 0: # Четные индексы - 5-минутные данные
       ticker = data._name.replace('_5min', '')
       self.ma 5min[ticker] =
bt.indicators.SimpleMovingAverage(data.close,
 eriod=self.params.ma_period_5min)
     else: # Нечетные индексы - часовые данные
```

```
ticker = data._name.replace('_hourly', '')
       self.ma hourly[ticker] =
bt.indicators.SimpleMovingAverage(data.close,
period=self.params.ma period hourly)
   # Переменные для отслеживания максимальной цены после
покупки по каждому инструменту
   self.buy price = {}
   self.max price = {}
   self.order = {} # Словарь для отслеживания ордеров по
каждому инструменту
 def next(self):
   # Для каждого инструмента проверяем условия покупки и
продажи
   for i in range(0, len(self.datas), 2): # Проходим по 5-минутным
данным
     ticker = self.datas[i]._name.replace('_5min', '')
     data 5min = self.datas[i]
     data hourly = self.datas[i + 1]
     # Проверяем, есть ли открытый ордер для этого инструмента
     if ticker in self.order and self.order[ticker]:
       continue # Пропускаем, если есть открытый ордер
     # Проверяем условия покупки:
     # цена на 5 мин таймфрейме выше скользящей средней на 5
мин + часовая цена тоже выше часовой скользящей средней
     if not self.getposition(data_5min): # Открываем сделку только
  ıи нет открытой позиции
```

```
if data_5min.close[0] > self.ma_5min[ticker][0] and
data hourly.close[0] > self.ma hourly[ticker][0]:
          self.order[ticker] = self.buy(data=data 5min)
          self.buy price[ticker] = data 5min.close[0]
          self.max_price[ticker] = self.buy_price[ticker]
          # Получаем текущий тикер и дату покупки
          buy date = data 5min.datetime.date(0)
          buy time = data 5min.datetime.time(0)
          print(f"{buy_date} в {buy_time}: покупка за
{self.buy_price[ticker]} для {ticker}")
      # Если уже есть открытая позиция
      elif self.getposition(data 5min):
        current price = data 5min.close[0]
        # Обновляем максимальную цену, если текущая выше
        if current_price > self.max_price[ticker]:
          self.max price[ticker] = current price
        # Рассчитываем уровень стоп-лосса
        stop_loss_level = self.max_price[ticker] * (1 -
self.params.trailing_stop)
        # Проверяем условие для продажи по трейлинг-стопу
        if current_price < stop_loss_level:</pre>
          self.order[ticker] = self.sell(data=data_5min)
          sell_date = data_5min.datetime.date(0)
          sell_time = data_5min.datetime.time(0)
          print(f"{sell_date} в {sell_time}: продажа за {current_price}
```

```
для {ticker}")

# Обрабатываем уведомления по ордерам

def notify_order(self, order):

ticker = order.data._name.replace('_5min', '')

if order.status in [order.Completed, order.Canceled, order.Margin]:

self.order[ticker] = None # Очищаем ордер после завершения
```

Сделал переключатель одиночный тест или оптимизация: singleTest / optimization для основного файла запуска: SingleTestOrOptimization = "optimization"

Основной файл запуска main.py:

```
import sys
import time
sys.stdout.reconfigure(encoding='utf-8')

from datetime import datetime
from src.data_loader import load_data_for_ticker, load_ticker_mapping

import pandas as pd
import backtrader as bt
import backtrader.analyzers as btanalyzers

from src.strategy0_ma_5min_hourly import
vingAveragesOnDifferentTimeIntervalsStrategy
```

```
# отобразить имена всех столбцов в большом фреймворке данных
pandas
pd.set option('display.max columns', None)
pd.set option('display.width', 1000)
# Начало времени
start_time = time.perf_counter()
# Путь к JSON файлу с сопоставлениями
mapping_file = "./data/+mappings.json"
# Загрузка сопоставлений тикеров
ticker_mapping = load_ticker_mapping(mapping_file)
# Промежуточное время выполнения
total end time = time.perf counter()
elapsed time = total end time - start time
print(f"Промежуточное время выполнения: {elapsed time:.4f}
секунд.")
current time = datetime.now().strftime("%Y-%m-%d %H-%M") #
Генерируем текущее время в формате 'уууу-mm-dd HH-mm'
# Следующая часть кода запускается только если это основной
модуль
if __name__ == '__main__': # Исправление для работы с
multiprocessing
  # Создаем объект Cerebro
  erebro = bt.Cerebro(optreturn=False)
```

```
# Получаем количество бумаг в ticker mapping.items()
 num securities = len(ticker mapping.items())
 # Рассчитываем процент капитала на одну бумагу
 percent per security = 100 / num securities
 print(f"Процент капитала на одну бумагу:
{percent per security:.2f}%")
 # Условия капитала
 cerebro.broker.set cash(100000) # Устанавливаем стартовый
капитал
 cerebro.broker.setcommission(commission=0.005) # Комиссия 0.5%
 cerebro.addsizer(bt.sizers.PercentSizer,
percents=percent per security) # Настраиваем размер позиций как
процент от капитала
 # Для каждого инструмента добавляем оба временных интервала
 for uid, ticker in ticker mapping.items():
   print(f"Загружаем данные для {ticker}")
   # Загрузка данных с таймфреймами 5 минут и час
   data_5min, data_hourly = load_data_for_ticker(ticker)
   # Пропуск, если данные не были загружены
   if data 5min is None or data hourly is None:
     continue
   # Добавляем 5-минутные данные в Cerebro
   data_5min_bt = bt.feeds.PandasData(dataname=data_5min,
```

```
timeframe=bt.TimeFrame.Minutes, compression=5)
   cerebro.adddata(data 5min bt, name=f"{ticker} 5min")
   # Добавляем часовые данные в Cerebro
   data hourly bt = bt.feeds.PandasData(dataname=data hourly,
timeframe=bt.TimeFrame.Minutes, compression=60)
   # Совмещаем графики 5 минут и часа на одном виде
   data hourly bt.plotinfo.plotmaster = data 5min bt # Связываем
графики
   data_hourly_bt.plotinfo.sameaxis = True
                                              # Отображаем на
той же оси
   cerebro.adddata(data_hourly_bt, name=f"{ticker}_hourly")
 # Переключатель одиночный тест или оптимизация
 SingleTestOrOptimization = "optimization" # singleTest /
optimization
 if SingleTestOrOptimization == "singleTest":
   print(f"{current_time} Проводим одиночный тест стратегии.")
   # Добавляем стратегию для одичного теста
MovingAveragesOnDifferentTimeIntervalsStrategy
cerebro.addstrategy(MovingAveragesOnDifferentTimeIntervalsStrateg
у,
          ma_period_5min = 30, #Период для скользящей
 редней на 5-минутках
          ma_period_hourly = 45, # Период для скользящей
```

```
средней на часовом интервале
          trailing stop = 0.03) # Процент для трейлинг-стопа
   # Writer только для одиночного теста для вывода результатов в
CSV-файл
   cerebro.addwriter(bt.WriterFile, csv=True,
out=f"./results/{current_time}_log.csv")
   # Добавляем анализаторы
   cerebro.addanalyzer(btanalyzers.TradeAnalyzer,
name='trade analyzer')
   cerebro.addanalyzer(btanalyzers.DrawDown, name="drawdown")
   cerebro.addanalyzer(btanalyzers.Returns, name="returns")
   cerebro.addanalyzer(btanalyzers.SharpeRatio,
name='sharpe ratio', timeframe=bt.TimeFrame.Days, riskfreerate=10)
   cerebro.addanalyzer(btanalyzers.SQN, _name='sqn')
   cerebro.addanalyzer(btanalyzers.PyFolio, name='PyFolio')
   # Запуск тестирования
   results = cerebro.run(maxcpus=1) # Ограничение одним ядром
для избежания многопроцессорности
   # Выводим результаты анализа одиночного теста
   print(f"\nОкончательная стоимость портфеля:
{cerebro.broker.getvalue()}")
   returnsAnalyzer = results[0].analyzers.returns.get_analysis()
   print(f"Годовая/нормализованная доходность:
{returnsAnalyzer['rnorm100']}%")
   drawdownAnalyzer = results[0].analyzers.drawdown.get_analysis()
   print(f"Максимальное значение просадки:
```

```
{drawdownAnalyzer['max']['drawdown']}%")
   trade analyzer = results[0].analyzers.trade analyzer.get analysis()
   print(f"Bcero сделок: {trade analyzer.total.closed} шт.")
    print(f"Выигрышные сделки: {trade analyzer.won.total} шт.")
   print(f"Убыточные сделки: {trade analyzer.lost.total} шт.")
   sharpe ratio =
results[0].analyzers.sharpe_ratio.get_analysis().get('sharperatio')
   print(f"Коэффициент Шарпа: {sharpe ratio}")
   sqnAnalyzer = results[0].analyzers.sqn.get analysis().get('sqn')
    print(f"Мера доходности с поправкой на риск: {sqnAnalyzer}")
   # Время выполнения
   total_end_time = time.perf_counter()
    elapsed time = (total end time - start time) / 60
    print(f"\nBpeмя выполнения: {elapsed time:.4f} минут.")
   # Построение графика для одиночного теста
   cerebro.plot()
  else:
   print(f"{current_time} Проводим оптимизацию статегии.")
   # Оптимизация стратегии start_date = 2024-
10 MovingAveragesOnDifferentTimeIntervalsStrategy
cerebro.optstrategy(MovingAveragesOnDifferentTimeIntervalsStrategy
           ma_period_5min=range(10, 61, 5), # Диапазон для 5-
  нутной скользящей средней
```

```
ma_period_hourly=range(15, 61, 2), # Диапазон для
часовой скользящей средней
           trailing_stop=[0.03]) # Разные проценты для
трейлинг-стопа 0.03, 0.05, 0.07
   print(f"\nКоличество варинатов оптимизации: {(( (61-10)/10 * (61-
15))/2 )}\n")
   # Добавляем анализаторы
   cerebro.addanalyzer(btanalyzers.TradeAnalyzer,
name='trade analyzer')
   cerebro.addanalyzer(btanalyzers.DrawDown, _name="drawdown")
   cerebro.addanalyzer(btanalyzers.Returns, name="returns")
   cerebro.addanalyzer(btanalyzers.SharpeRatio,
name='sharpe ratio', timeframe=bt.TimeFrame.Days, riskfreerate=10)
   cerebro.addanalyzer(btanalyzers.SQN, name='sqn')
   # Запуск тестирования
   results = cerebro.run(maxcpus=1) # Ограничение одним ядром
для избежания многопроцессорности для оптимизации
   # Выводим результаты оптимизации
   par list = [[
         # MovingAveragesOnDifferentTimeIntervalsStrategy
         x[0].params.ma_period_5min,
           x[0].params.ma_period_hourly,
         x[0].params.trailing_stop,
           x[0].analyzers.trade_analyzer.get_analysis().pnl.net.total,
           x[0].analyzers.returns.get_analysis()['rnorm100'],
           x[0].analyzers.drawdown.get_analysis()['max']['drawdown'],
```

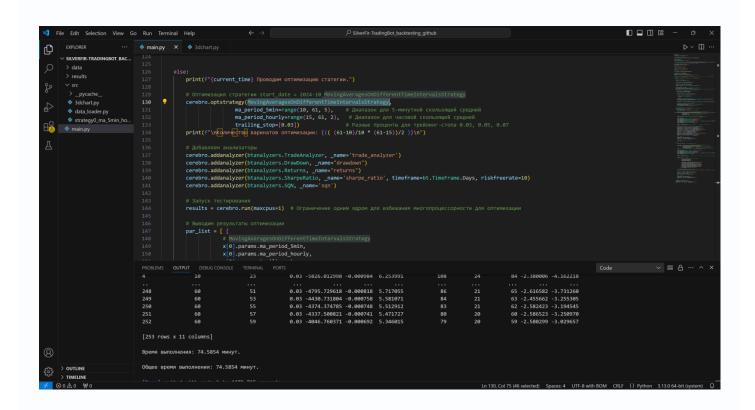
```
x[0].analyzers.trade_analyzer.get_analysis().total.closed,
           x[0].analyzers.trade analyzer.get analysis().won.total,
           x[0].analyzers.trade analyzer.get analysis().lost.total,
           x[0].analyzers.sharpe ratio.get analysis()['sharperatio'],
           x[0].analyzers.sqn.get analysis().get('sqn')
        ] for x in results]
   # MovingAveragesOnDifferentTimeIntervalsStrategy
    par df = pd.DataFrame(par list, columns = ['ma period 5min',
'ma_period_hourly', 'trailing_stop', 'pnl net', 'return', 'drawdown', 'total
closed', 'won total', 'lost total', 'sharpe', 'sqn'])
   # Формируем имя файла с текущей датой и временем
   filename = f"./results/{current time} optimization.csv"
   # Coxpaняем DataFrame в CSV файл с динамическим именем
    par df.to csv(filename, index=False)
    print(f"\n\percent{f"}\n\percent{f"}\n\percent{f"}\
    # Время выполнения
   total end time = time.perf counter()
    elapsed_time = (total_end_time - start_time) / 60
    print(f"\nВремя выполнения: {elapsed_time:.4f} минут.")
  # Общее время выполнения
  total_end_time = time.perf_counter()
  elapsed_time = (total_end_time - start_time) / 60
  print(f"\nОбщее время выполнения: {elapsed_time:.4f} минут.")
```

В данные загрузил котировки за октябрь 2024:

AFLT_1hour.csv AFLT_5min.csv EUTR_1hour.csv EUTR_5min.csv GAZP_1hour.csv GAZP_5min.csv MTLR_1hour.csv MTLR_5min.csv RNFT_1hour.csv RNFT_5min.csv ROSN_1hour.csv ROSN_5min.csv RUAL_1hour.csv ▼ AL_5min.csv



Время выполнения оптимизации для таких параметров составило 74 минуты:



Модуль 3dchart.py:

import pandas as pd

```
from mpl toolkits.mplot3d import Axes3D
import numpy as np
from matplotlib.widgets import Slider
from datetime import datetime
# https://habr.com/ru/articles/857402/
# Чтение данных из CSV файла
data = pd.read csv('./results/2024-11-12 16-12 optimization 2024-
10 MovingAveragesOnDifferentTimeIntervalsStrategy.csv')
parameter1 = 'ma_period_5min'
parameter2 = 'ma_period_hourly'
# Извлечение необходимых колонок для построения графика
x = data[parameter1] # по оси X
y = data[parameter2] # по оси Y
z = data['pnl net'] # по оси Z (PNL net)
# Создание 3D-графика
fig = plt.figure()
ax = fig.add_subplot(111, projection='3d')
# Построение поверхности с использованием триангуляции
surf = ax.plot_trisurf(x, y, z, cmap='viridis', edgecolor='none')
# Подписи к осям
ax.set_xlabel(parameter1)
 <.set_ylabel(parameter2)</pre>
  set_zlabel('PNL Net')
```

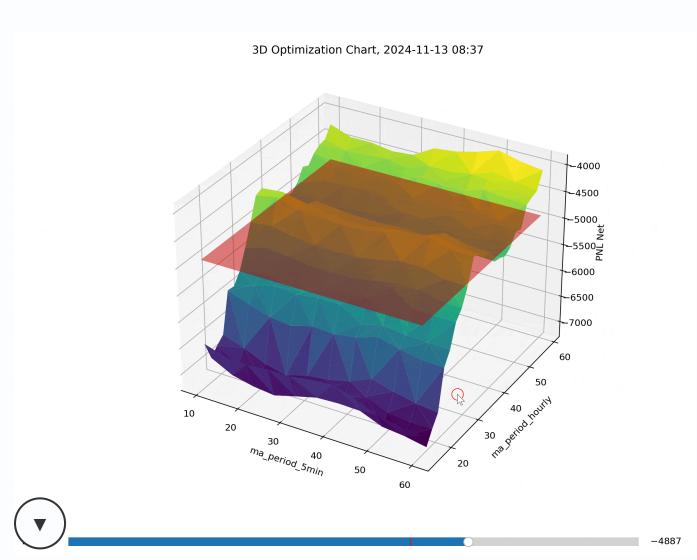
```
# Заголовок графика
current time = datetime.now().strftime("%Y-%m-%d %H:%M") #
Генерируем текущее время в формате 'уууу-mm-dd HH:mm'
ax.set title(f"3D Optimization Chart, {current time}")
# Добавление плоскости, которая будет двигаться вдоль оси Z
# Начальное значение плоскости по оси Z
z plane = np.mean(z)
# Плоскость - запоминаем ее как отдельный объект
x_plane = np.array([[min(x), max(x)], [min(x), max(x)]])
y_plane = np.array([[min(y), min(y)], [max(y), max(y)]])
z_plane_values = np.array([[z_plane, z_plane], [z_plane, z_plane]])
# Отображение плоскости
plane = ax.plot_surface(x_plane, y_plane, z_plane_values, color='red',
alpha=0.5)
# Создание слайдера для управления позицией плоскости по оси Z
ax_slider = plt.axes([0.25, 0.02, 0.50, 0.03],
facecolor='lightgoldenrodyellow')
z_slider = Slider(ax_slider, 'Z Plane', min(z), max(z), valinit=z_plane)
# Функция обновления положения плоскости при перемещении
слайдера
def update(val):
  new_z_plane = z_slider.val
  z_plane_values[:] = new_z_plane # Обновляем значения Z для
  оскости
```

ax.collections[-1].remove() # Удаляем старую плоскость ax.plot_surface(x_plane, y_plane, z_plane_values, color='red', alpha=0.5) # Рисуем новую плоскость fig.canvas.draw_idle() # Обновляем график

Привязка слайдера к функции обновления z_slider.on_changed(update)

Отображение графика plt.show()

Результат оптимизации в виде графика:



Выводы из этой оптимизации

Цифры по шкале Z показывают лишь степень убытков в рублях. Они со знаком минус.

Вы можете сами полностью повторить мой опыт потому что код загружен на GitHub:

https://github.com/empenoso/SilverFir-TradingBot_backtesting

Тем не менее:

- Некоторые стратегии эффективны только в определенных рыночных условиях. Например, стратегии следования за трендом, как правило, хорошо работают на трендовых рынках, но не работают на боковых рынках.
- Курвефитинг, подгонка под историю. Не хочу вводить много параметров, чтобы этого избежать. Переобучение прошлыми данными: если стратегия хорошо работает на исторических данных, но плохо на будущих данных в режиме скользящего окна, она может быть слишком адаптирована к историческим моделям, которые не будут повторяться.
- Транзакционные затраты: хорошо, если тестирование учитывает реалистичное проскальзывание, комиссии и спреды.



Будущие шаги - где искать прибыльные торговые стратегии 📝



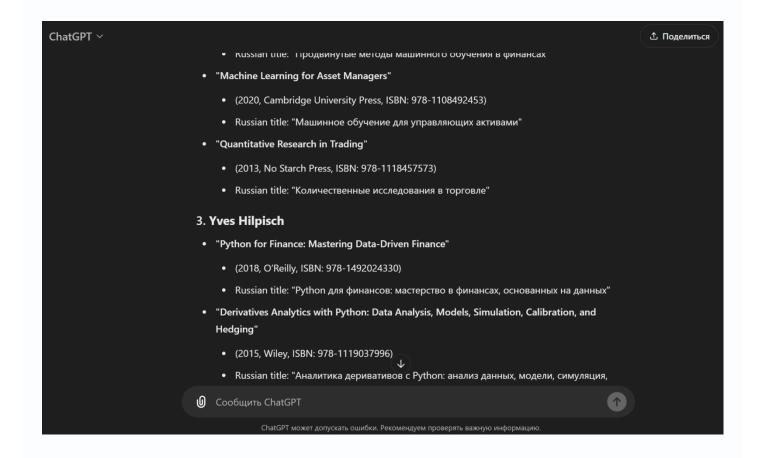
Я хочу использовать подход скользящего окна - когда данные разбиваются на более мелкие последовательные периоды например по месяцам, за которым следует период тестирования вне этой выборки. Например, оптимизация идёт на месячных данных, а тестировать уже на следующем месяце. То есть происходит сдвиг вперед: после каждого периода тестирования окно «скользит» вперед на указанный интервал, и процесс повторяется. Таким образом, каждый сегмент данных используется как для обучения, так и для тестирования с течением времени, но никогда одновременно. Это помогает проверить, что стратегия работает стабильно в меняющихся рыночных условиях.

Также планирую использовать Technical Analysis of STOCKS & COMMODITIES для поиска новых идей. Их советы трейдерам доступны в открытом доступе.

А ещё планирую использовать ChatGPT, отправляя запросы вроде:

Действуй как опытный издатель. Отобрази 10 ведущих авторов в области алгоритмической торговли на рынке Америки. Для каждого автора перечисли три самые популярные книги, включая сведения о книге (дату

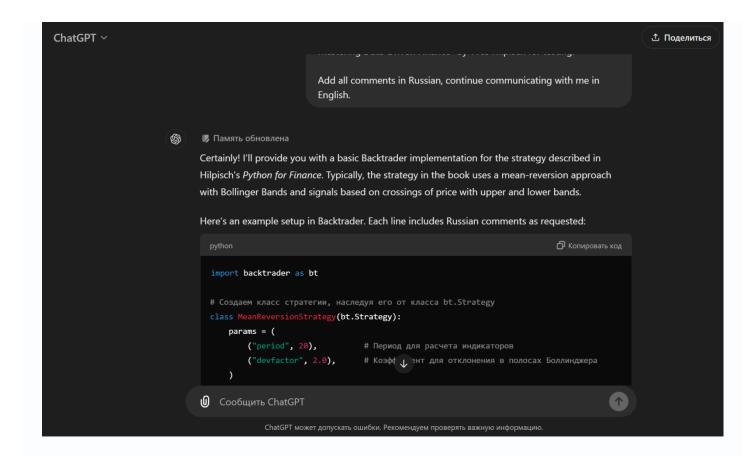
публикации, издателя и ISBN), и предоставь русские переводы для каждого названия книги.



и дальше после ответа:

Действуй как опытный пользователь библиотеки backtrader на Python. Хочу использовать торговую стратегию из книги Yves Hilpisch "Python for Finance: Mastering Data-Driven Finance" для тестов. Добавляй все комментарии на русском языке, продолжай со мной общение на английском.





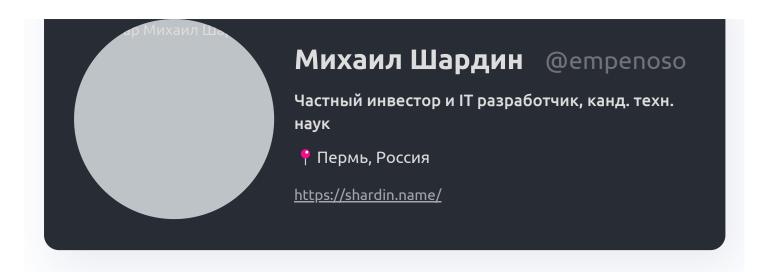
Итоги

Несмотря на то, что первоначальный выбор стратегии на двух разных таймфреймах и сразу для 15 активов был не самый удачный - впереди ещё очень большое поле исследований и тестов.

Автор: Михаил Шардин

18 ноября 2024 г.





Комментариев пока нет



Читать можно всем, но комментирование доступно только участникам Клуба.

<u>Что вообще здесь происходит?</u>





★ · О Клубе · Написать нам · Политика приватности



CC BY-SA

