# Машинное обучение в статистическом арбитраже\*





Зайцев Александр БЭК201 aazaytsev\_4@edu.hse.ru

Озадаче

Статистический арбитраж это реализация алгоритмической торговли, суть которой стоит в получении прибыли относительно изменчивости спреда между активами (портфелями активов) при предпосылках возвращения спреда к конкретному значению или промежутку. Одно из наиболее заметных преимуществ и особенностей данной стратегии является её рыночнаянейтральность, другими словами, нивелируется риск рынка, в связи с одновременным открытием длинной и короткой позиции по схожим в волатильности и изменчивости активов (портфелей активов).

Для построения статистического арбитража необходимо выполнить два шага:

- Отобрать активы это может быть осуществлено на основе дополнительных предпосылок, поиска статистических взаимосвязей формирования цен активов, на основе фундамент. показателей компаний.
- II. Реализовать схему осуществления длинной и короткой позиций по выбранным активам, то есть на расширение или сужение спреда.



### Эконометрика

I. Выбор пар активов — выбор одной из модели

#### Коинтеграцион. подход

Основным подходом является проверка коинтеграцию активов, которое заключается в том, что:

- 1. Каждый отдельный актив должен быть нестационарным во времени
- 2. Линейная комбинация при ненулевом параметре стационарна во времени Параметр (коэф. коинтеграции) является показателем сколько необходимо первого актива чтобы полностью реплицировать второй актив.

Если активы скоинтегрированны, то у них имеется устойчивый спред, относительно которого можно получить прибыль

## Машинное обучение

#### k-means

Не исключает выбросы, а так же располагает их в ближайший кластер из-за чего снижается общая прибыль от стратегии. В связи с чем необходимо модифицировать модель\* или искать выбросы вручную. (Выбросы составляют в основном около 60% и более от активов индекса)

Не может искать кластеры сложных форм

Тенденция формирования множества небольших кластеров

#### Кластеризация

#### **DBSCAN + OPTICS**

Формирует кластеры на основе минимального количества информации так как выполняются следующие предпосылки:

- 1. Строгое решение, которое не включает выбросы
- 2. Отсутствие предположение о формах
- 3. Нет необходимости группировать все активы при большой размерности имеет тенденцию формирования одного большого кластера, в то время как остальные считаются выбросами.

#### **AGNES**

Может сформировать кластеры на основе минимального количества информации (см. предпосылки в DBSCAN+OPTICS) Тенденция формирования множества небольших кластеров Показывает наилучший результат по показателю Шарпа и доходности и наименьшую просадку по данным NYSE

#### Краткое описание результатов на данных NYSE с 1980 по 2020 год (3157 активов)

Кол-во кластеров 129 Кол-во активов в кластере Кол-во выбросов

1259 (39.8%) 1900\* (60.2%) 330 (10.3%) Кол-во торгующихся активов

376 (12%) 2781 (87.95) 75 (2.5%)

769 (24.6%) 2388 (75.4%) 126 (4%)

#### Особенности подходов:

Необходимо только иметь исторические цены активов

Стационарная линейная комбинация с

ненулевым коэффициентом коинтеграции

Возможность использования фундаментальных и иных показателей как дополнительный источник для повышения доходности, коэффициента Шарпа и тд.

Отсутствие необходимости использовать только на историческое изменение цен активов

Необходимость дополнительных предпосылок в формировании пар активов для формирования четких решений

#### II. Реализация стратегии, модель обучения для торговли на данных S&P 500 с 1989 по 2015 год

#### Основные моменты:

Целей показатель вероятность акций получить большую доходность чем рынок (индекс).

Алгоритм торговли: По 10 активам с самым высоким вероятностям открываются длинные позиции, по 10 активов самой низкой вероятностью - короткие. (Увеличение числа активов способствует увеличению неопределенности)

Модели:



определенного количества прошедших дней.

В рамках модели использовалось 100 решающих деревьев с глубиной 3 и скорости обучения 0.1

GB

#### DNN

Используется следующая архитектура нейронной сети 31-31-10-5-2 (І-Н1-Н2-Н3-О), hidden drop-out 0.5, input dropout 0.1, L1 регулязация, ADADELTA оптимизация

#### Ensemble's

В рамках модели рассматривалось 3 варианта ансмабля - ср. арифм., ср гарм., относительно веса каждого предсказания. Все они показатели примерно одинаковый результат.



(рынок)

Краткое описание результатов

решающих деревьев при глубине 20

RF

В рамках модели использовалось 1000

Ежедневная доходность
Показатель Шарпа
Показатель Сортино
(После издержек)

0.23%	0.17%
1.90	1.23
3.84	2.04

0.13% 0.25% 1.23 1,81 2.04 3,33

0.04% 0,35 0,71