Big Data

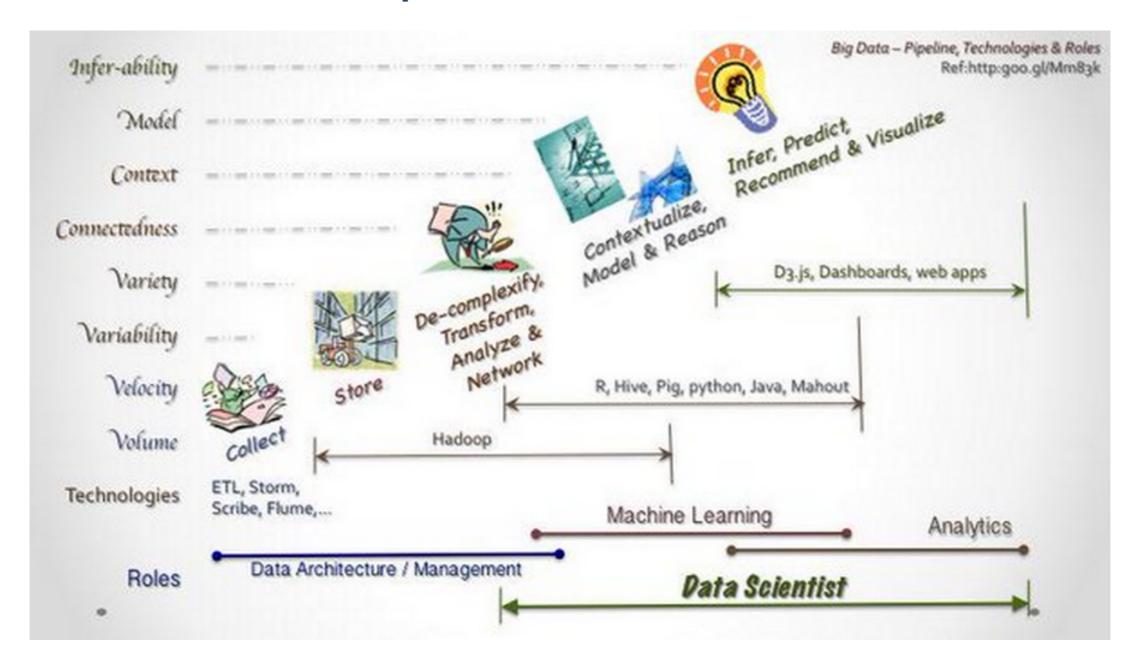
На примере Small Data

Поздняков Алексей (@av_elier)

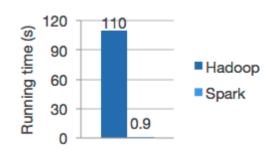
Big Data (определение из Wikipedia)

- Объём (Volume): big data doesn't sample; it just observes and tracks what happens
- CKOPOCTb (Velocity): big data is often available in real-time
- MHOΓΟΟ Pasue (Variety): big data draws from text, images, audio, video; plus it completes missing pieces through data fusion
- Mawuhhoe obyuehue (Machine Learning): big data often doesn't ask why and simply detects patterns
- Цифровой след (Digital footprint): big data is often a cost-free byproduct of digital interaction

Этапы, технологии, роли







spark-notebook.io

```
import org.apache.spark.sql.SQLContext
import org.apache.spark.mllib.rdd.RDDFunctions._
import scala.util.{Try, Success, Failure}
import java.sql.Timestamp

val sqlContext = new SQLContext(sparkContext)
import sqlContext.implicits._
```

Идеи по BTCUSD на TradingView

4000 опубликованных идей получены примерно так:

```
curl -s "https://www.tradingview.com/chart/?stream=bitcoin&time=all&s=0&l=1000"
curl -s "https://www.tradingview.com/chart/?stream=bitcoin&time=all&s=1000&l=1000"
curl -s "https://www.tradingview.com/chart/?stream=bitcoin&time=all&s=2000&l=1000"
curl -s "https://www.tradingview.com/chart/?stream=bitcoin&time=all&s=3000&l=1000"
```

Распарсим время

```
import java.lang.Double
val times = btcIdeas
   .flatMap(_.split("data-timestamp"))
   .map(_.split("\\\"")(1))
   .map(x => x.substring(0, x.length - 1))
   .flatMap(x => Try(Double.parseDouble(x)).toOption)
```

```
times: org.apache.spark.rdd.RDD[Double] = MapPartitionsRDD[14] at flatMap at :73
```

Идеи по BTCUSD на шкале времени

```
ScatterChart(times.map(x => (x,x)).collect)
482000000
480000000
478000000
476000000
474000000
472000000
470000000
468000000
466000000
464000000
462000000
460000000
458000000
456000000
                                                                                               1474000000 1476000000
                1460000000
                           1462000000
                                      1464000000
                                                  1466000000
                                                             1468000000 1470000000
                                                                                    1472000000
                                                                     2
```

Время первой и последней собранной идеи

```
val t = Seq(times.collect.min, times.collect.max)
.map(x => new Timestamp(x.toLong * 1000));
```

```
t: Seq[java.sql.Timestamp] = List(2014-07-28 19:30:18.0, 2016-12-07 19:59:13.0)
```

Новости Yahoo

B data/yahoo.txt - манипуляциями с html в текстовом редакторе собраны новости по BTCUSD в виде списка ссылок:

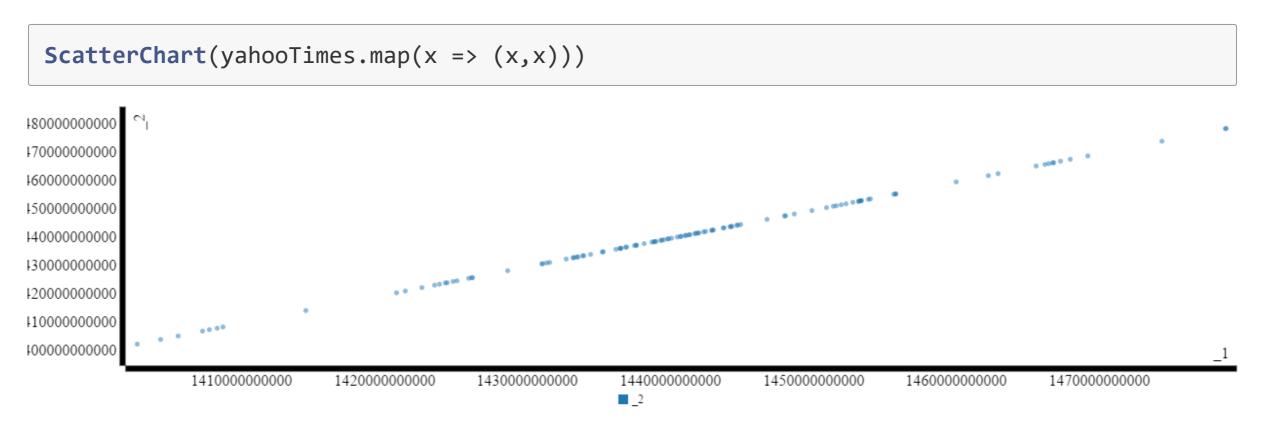
```
http://finance.yahoo.com/news/exclusive-mona-el-isa-google-171602365.html
http://finance.yahoo.com/news/exclusive-mona-el-isa-google-161420691.html
http://finance.yahoo.com/news/payments-marijuana-industry-blockchain-increase-163357208.
http://finance.yahoo.com/news/youre-money-ny-judge-rules-162025300.html
...
```

```
val btcNewsUrls = sparkContext.textFile("data/yahoo.txt")
```

Соберём и распарсим время новостей

```
import java.text.SimpleDateFormat
val dateFormatter =
        new SimpleDateFormat("yyyy-MM-dd'T'HH:mm:ss.SSS'Z'")
val yahooTimes = btcNewsUrls.flatMap(x => Try{
    val s = scala.io.Source.fromURL(x, "utf-8")
    val res = s.getLines
                .filter( .contains("datetime"))
                .take(1)
                .toList
    s.close()
    res
  }.toOption)
  .flatMap(x => x)
  .flatMap(x => "datetime=\"(.*?)\"".r.findFirstMatchIn(x).map(_.group(1)))
  .map(dateFormatter.parse(_))
  .map(_.getTime)
  .collect
```

Yahoo новости по BTCUSD на шкале времени



Время первой и последней собранной новости

```
val t = Seq(yahooTimes.min, yahooTimes.max)
.map(x => new Timestamp(x.toLong));
```

```
t: Seq[java.sql.Timestamp] = List(2014-06-13 18:02:44.0, 2016-11-11 17:16:02.0)
```

Сравним идеи и новости

И попробуем найти корреляцию

Но сперва приведём к одному формату

```
val newsTimes = yahooTimes.sorted
val ideasTimes = times.map(_ * 1e3).collect.sorted
```

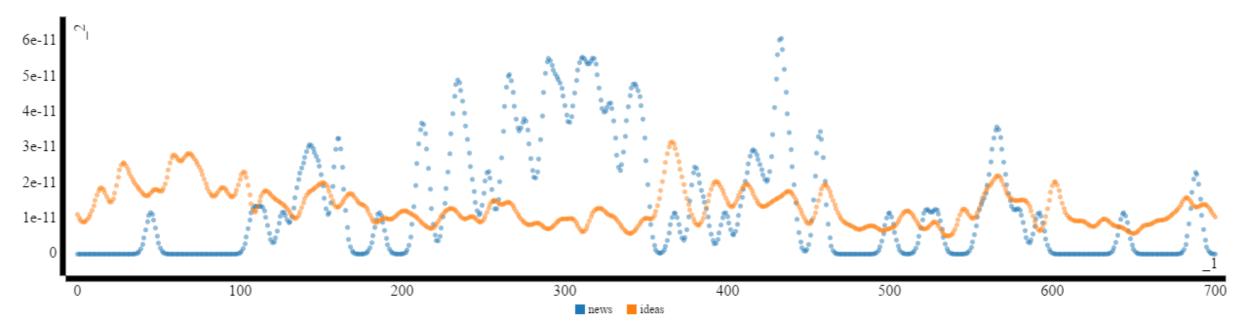
Плотность вероятностей

```
import org.apache.spark.mllib.stat.KernelDensity
import org.apache.spark.rdd.RDD
def myKernelDensity(arr: Array[Double]): KernelDensity = {
  val data = sc.parallelize(arr)
  new KernelDensity().setSample(data).setBandwidth(3e8)
val kdi = myKernelDensity(ideasTimes)
val kdn = myKernelDensity(newsTimes)
// 14100 to 14800 * 1e8 - it is time: 06 Sep 2014 - 24 Nov 2016
val densitiesi = kdi.estimate((14100 to 14800).map(_ * 1e8).toArray)
val densitiesn = kdn.estimate((14100 to 14800).map(_ * 1e8).toArray)
```

```
(densitiesn.sum * 1e8, densitiesi.sum * 1e8)
```

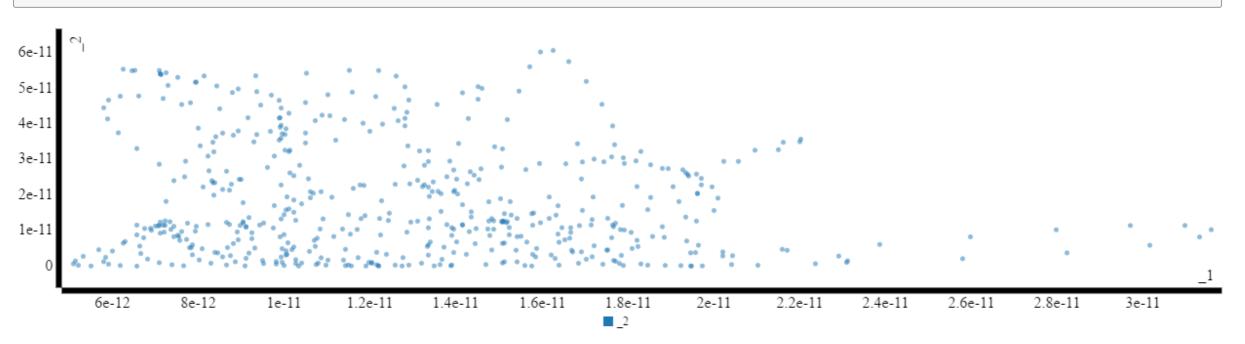
```
res292: (Double, Double) = (0.9816, 0.96053)
```

На графике

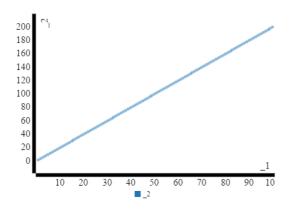


В другом виде

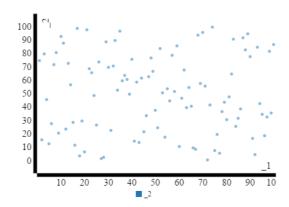
ScatterChart((densitiesi zip densitiesn).filter(_._2 >= 1e-13))



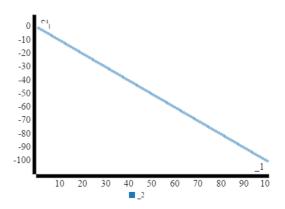
Корреляция



1 - прямая зависимость



0 - независимые



-1 - обратная зависимость

```
import org.apache.spark.mllib.linalg._
import org.apache.spark.mllib.stat.Statistics
val correlation: Double = Statistics.corr(
    sc.parallelize(densitiesi),
    sc.parallelize(densitiesn),
    "spearman"
)
```

```
correlation: Double = -0.10929748013913299
```

Отбрасывая историю

Отбросим начало истории, 2/7

```
val correlation: Double = Statistics.corr(
    sc.parallelize(densitiesi drop 200),
    sc.parallelize(densitiesn drop 200),
    "spearman"
)

correlation: Double = 0.12755330772717519
```

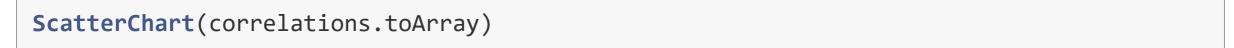
Уже лучше. Отбросим ещё 2/7

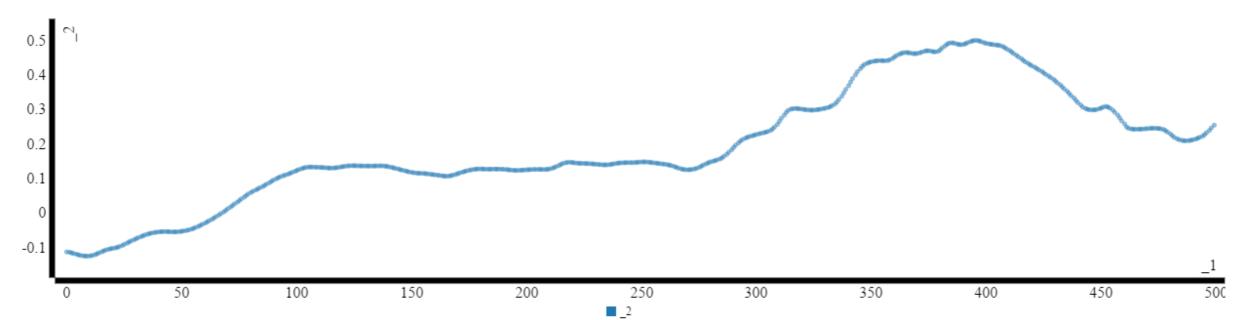
```
val correlation: Double = Statistics.corr(
    sc.parallelize(densitiesi drop 400),
    sc.parallelize(densitiesn drop 400),
    "spearman"
)
```

```
correlation: Double = 0.4965642120085375
```

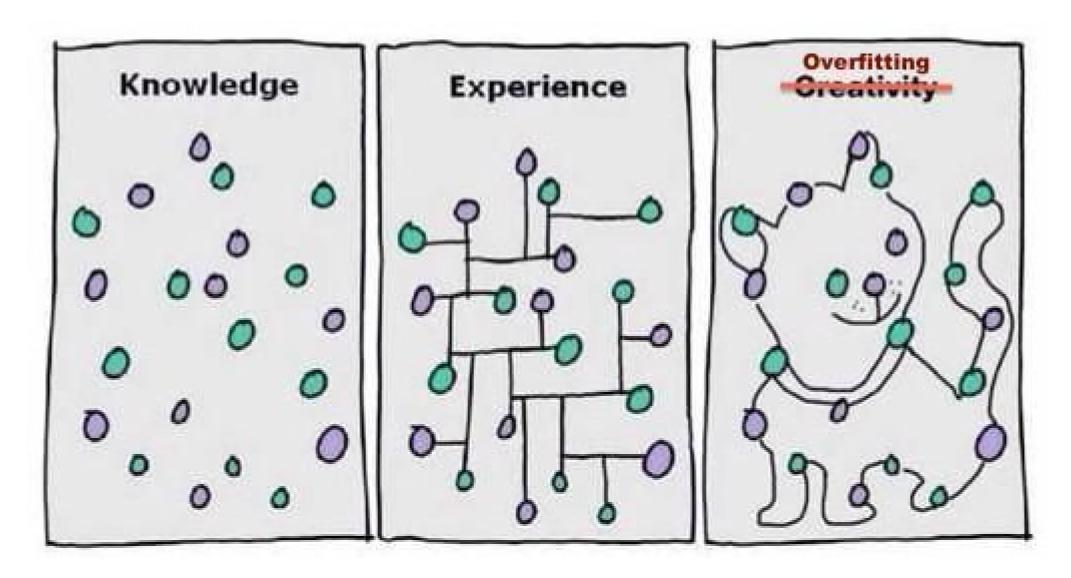
Отбрасывая историю (2)

```
val correlations = for (i <- 1 to 500) yield Statistics.corr(
    sc.parallelize(densitiesi drop i),
    sc.parallelize(densitiesn drop i),
    "spearman"
)</pre>
```

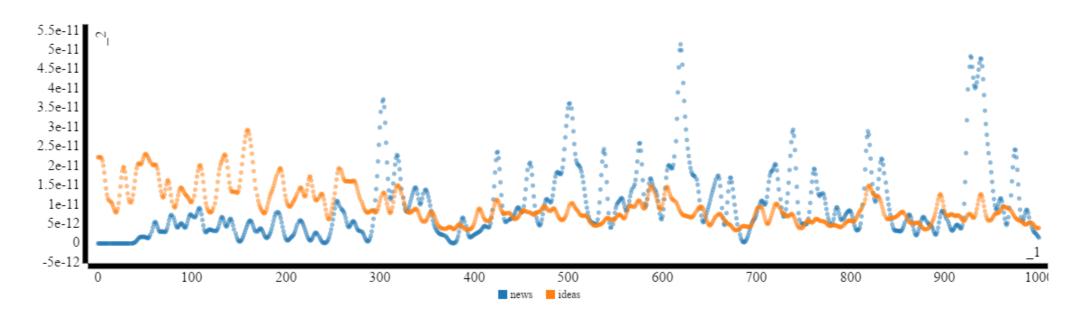


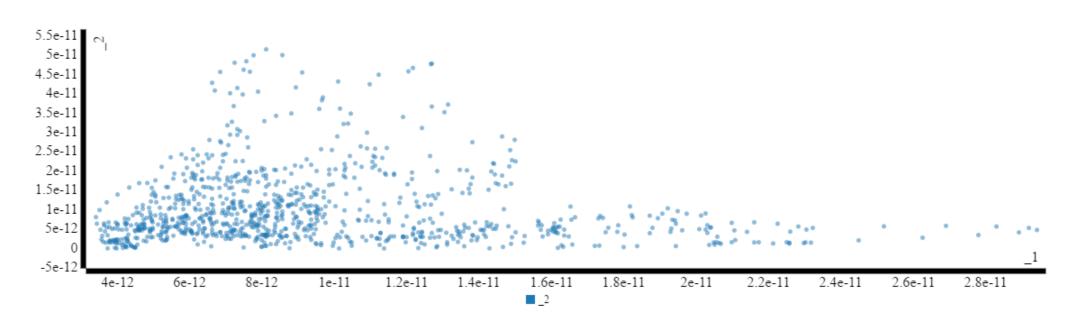


Overfitting

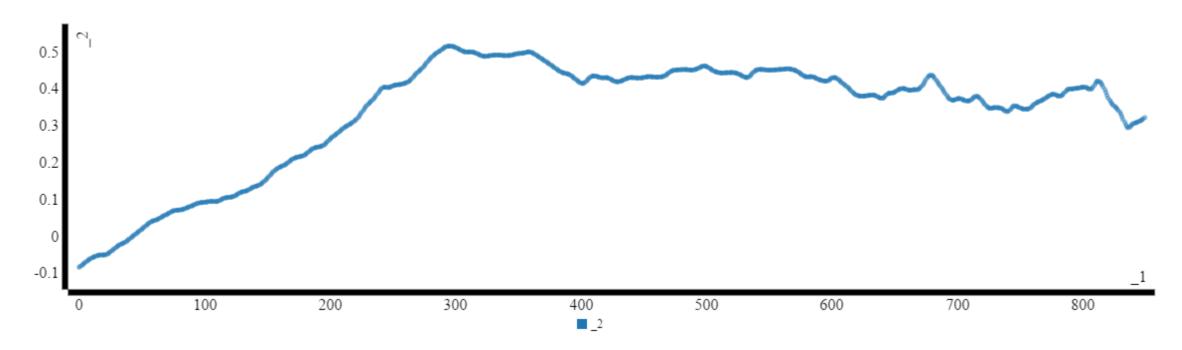


Плотность вероятностей - AAPL

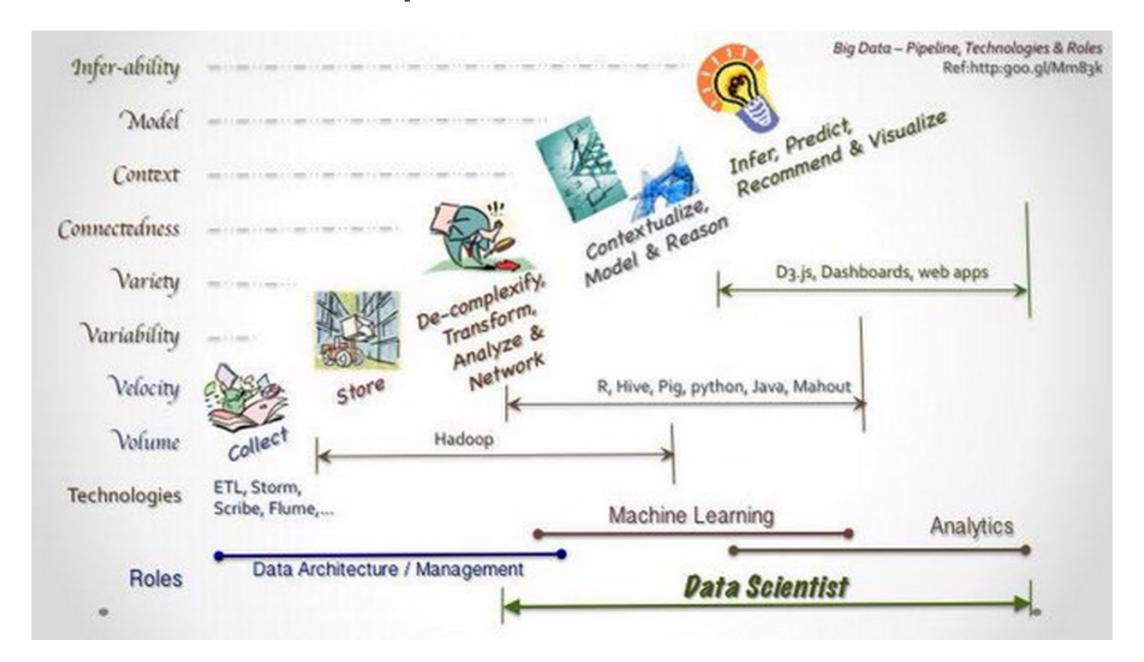




Корреляция - AAPL



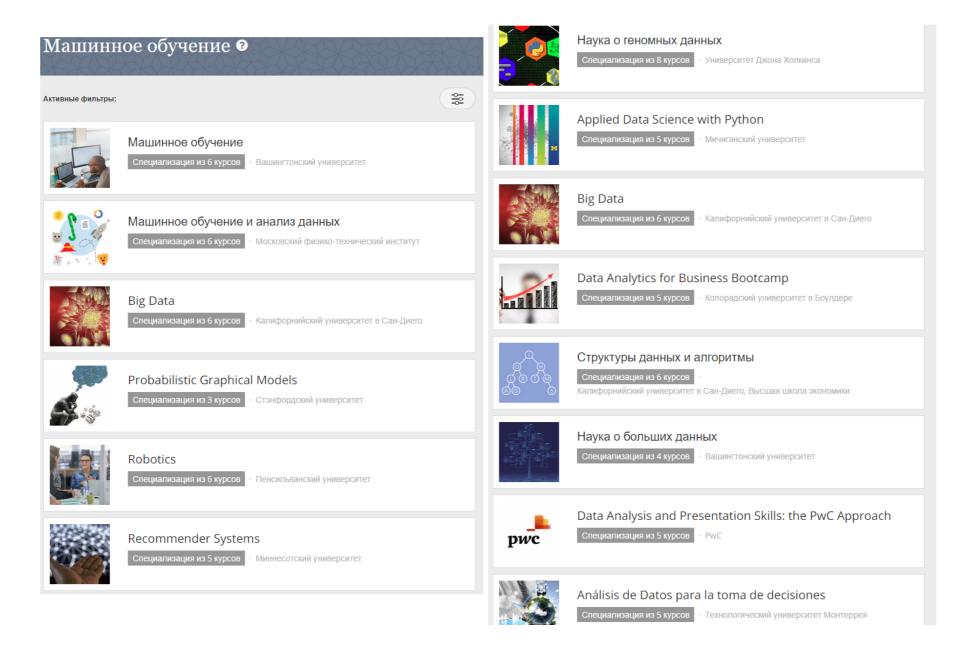
Этапы, технологии, роли (2)



Для чего Big Data можно использовать

- Публиковать блог-посты с анализом социальной активности.
- Рекомендовать пользователей, на которых надо подписаться
- Рекомендовать похожие опубликованные идеи.
- Сделать социальный датафид, выводящий на наших чартах плотность вероятности новостей.
- Построить *cynep-мега-выигрышную стратегию* на основе обобщённых знаний пользователей.

Big Data на Coursera



Спасибо за внимание

Вопросы?

Слайды и код: https://github.com/av-elier/tradingview-meetup-big-data

Поздняков Алексей (@av_elier)