

Apache Spark advanced

Использование Apache Spark

RDD, Сериализация

- “Из коробки” используется встроенная java сериализация
- Стандартно поддерживается библиотека сериализации Kryo, которая не требует от программиста дополнительного кода (в отличие от стандартного для hadoop api)

Инициализация

- Для управления настройками spark используется класс

`org.apache.spark.SparkConf`

- Взаимодействие с системой spark осуществляется через экземпляр класса

`org.apache.spark.api.java.JavaSparkContext`

- Пример

```
SparkConf conf = new SparkConf().setAppName("sample");  
JavaSparkContext sc = new JavaSparkContext(conf);
```

Загрузка данных в RDD

- Для разработки можно применять метод `parallelize`

```
JavaRDD<String> lines = sc.parallelize(Arrays.asList("pandas",  
"i like pandas"));
```

- Загрузка файла из HDFS

```
JavaRDD<String> lines = sc.textFile("/path/to/README.md");
```

- Загрузка данных из Hadoop InputFormat

```
JavaPairRDD<LongWritable, Text> data =  
    sc.hadoopFile("war-and-peace-1.txt",  
                  TextInputFormat.class,  
                  LongWritable.class,  
                  Text.class);
```

Функции преобразования

- Преобразование RDD производится с помощью лямбда-функций scala (и java8) или обычных функций для java7
- Пример на Scala

```
val errorsRDD=inputRDD.filter(line=>line.contains("error"))
```

- Пример java 8

```
JavaRDD<String> errorsRDD=inputRDD.filter(  
    x -> x.contains("error")  
);
```

Операции над RDD

Преобразования

Function name	Purpose	Example	Result
<code>map()</code>	Apply a function to each element in the RDD and return an RDD of the result.	<code>rdd.map(x => x + 1)</code>	<code>{2, 3, 4, 4}</code>
<code>flatMap()</code>	Apply a function to each element in the RDD and return an RDD of the contents of the iterators returned. Often used to extract words.	<code>rdd.flatMap(x => x.to(3))</code>	<code>{1, 2, 3, 2, 3, 3, 3}</code>
<code>filter()</code>	Return an RDD consisting of only elements that pass the condition passed to <code>filter()</code> .	<code>rdd.filter(x => x != 1)</code>	<code>{2, 3, 3}</code>
<code>distinct()</code>	Remove duplicates.	<code>rdd.distinct()</code>	<code>{1, 2, 3}</code>
<code>sample(withReplacement, fraction, [seed])</code>	Sample an RDD, with or without replacement.	<code>rdd.sample(false, 0.5)</code>	Nondeterministic

Операции над двумя RDD

Function name	Purpose	Example	Result
<code>union()</code>	Produce an RDD containing elements from both RDDs.	<code>rdd.union(other)</code>	{1, 2, 3, 3, 4, 5}
<code>intersection()</code>	RDD containing only elements found in both RDDs.	<code>rdd.intersection(other)</code>	{3}
<code>subtract()</code>	Remove the contents of one RDD (e.g., remove training data).	<code>rdd.subtract(other)</code>	{1, 2}
<code>cartesian()</code>	Cartesian product with the other RDD.	<code>rdd.cartesian(other)</code>	{(1, 3), (1, 4), ... (3,5)}

Actions

- Загрузка из HDFS

```
JavaRDD<String> distFile = sc.textFile("war-and-peace-1.txt");
```

- Сохранить в HDFS

```
res.saveAsTextFile("result");
```

- Скачать данные

```
res.collect()
```

- Количество записей

```
res.count()
```


Работа с парами KeyValue

- Пары KeyValue(Tuple2) применяются для операций работающих с “группами” значений:

reduceByKey – применяет функцию ко всем значениям имеющим одинаковый ключ во всем RDD

Join – генерирует пары значения для заданного ключа

...

- Создать RDD вида KeyValue

```
JavaPairRDD<String, Long> wordsWithCount = splitted.mapToPair(  
    s -> new Tuple2<>(s, 1)  
);
```

KeyValue transformations

Table 4-1. Transformations on one pair RDD (example: $\{(1, 2), (3, 4), (3, 6)\}$)

Function name	Purpose	Example	Result
<code>reduceByKey(func)</code>	Combine values with the same key.	<code>rdd.reduceByKey((x, y) => x + y)</code>	$\{(1, 2), (3, 10)\}$
<code>groupByKey()</code>	Group values with the same key.	<code>rdd.groupByKey()</code>	$\{(1, [2]), (3, [4, 6])\}$
<code>combineByKey(createCombiner, mergeValue, mergeCombiners, partitioner)</code>	Combine values with the same key using a different result type.	See Examples 4-12 through 4-14.	

KeyValue transformations

<code>mapValues(func)</code>	Apply a function to each value of a pair RDD without changing the key.	<code>rdd.mapValues(x => x+1)</code>	<code>{(1, 3), (3, 5), (3, 7)}</code>
<code>flatMapValues(func)</code>	Apply a function that returns an iterator to each value of a pair RDD, and for each element returned, produce a key/value entry with the old key. Often used for tokenization.	<code>rdd.flatMapValues(x => (x to 5))</code>	<code>{(1, 2), (1, 3), (1, 4), (1, 5), (3, 4), (3, 5)}</code>
<code>keys()</code>	Return an RDD of just the keys.	<code>rdd.keys()</code>	<code>{1, 3, 3}</code>

KeyValue transformations

`values()`

Return an RDD of just
the values.

`rdd.values()`

{2, 4,
6}

`sortByKey()`

Return an RDD sorted
by the key.

`rdd.sortByKey()`

{(1,
2), (3,
4), (3,
6)}

Пример работы с функцией combineByKey

```
public class AvgCount implements  
Serializable {
```

```
    private long total;
```

```
    private long counter;
```

```
    public long getTotal() {
```

```
        return total;
```

```
    }
```

```
    public long getCounter() {
```

```
        return counter;
```

```
    }
```

```
    public AvgCount(long total, long counter) {
```

```
        this.total = total;
```

```
        this.counter = counter;
```

```
    }
```

```
        public static AvgCount addValue  
            (AvgCount a, long value) {
```

```
            return new AvgCount(
```

```
                a.getTotal() + value,
```

```
                a.getCounter() + 1);
```

```
        }
```

```
        public static AvgCount add
```

```
            ( AvgCount a, AvgCount b) {
```

```
            return new AvgCount(
```

```
                a.getTotal() + b.getTotal(),
```

```
                a.getCounter() + b.getCounter()
```

```
            );
```

```
        }
```

```
        public float avg() {
```

```
            return total / (double) counter;
```

```
        }
```

```
    }
```

Вызов combine by key

```
JavaPairRDD<String, AvgCount> avgCounts =  
    nums.combineByKey(  
        p -> new AvgCount(p.getValue(), 1),  
        (avgCount, p) → AvgCount.addValue(  
            avgCount,  
            p.getValue()),  
        AvgCount::add  
    );
```

Пример работы с функцией combineByKey

Partition 1

coffee	1
coffee	2
panda	3

Partition 2

coffee	9
--------	---

Partition 1 trace:

(coffee, 1) -> new key
accumulators[coffee] = createCombiner(1)
(coffee, 2) -> existing key
accumulators[coffee] = merge Value(accumulators[coffee], 2)
(panda, 3) -> new key
accumulators[panda] = createCombiner(3)

Partition 2 trace:

(coffee, 9) -> new key
accumulators[coffee] = createCombiner(9)

Merge Partitions:

mergeCombiners(partition1.accumulators[coffee],
partition2.accumulators[coffee])

```
def createCombiner(value):  
    (value, 1)
```

```
def mergeValue(acc, value):  
    (acc[0] + value, acc[1] + 1)
```

```
def mergeCombiners(acc1, acc2):  
    (acc1[0] + acc2[0], acc1[1] + acc2[1])
```

Работа с двумя RDD KeyValue

Table 4-2. Transformations on two pair RDDs ($rdd = \{(1, 2), (3, 4), (3, 6)\}$ $other = \{(3, 9)\}$)

Function name	Purpose	Example	Result
<code>subtractByKey</code>	Remove elements with a key present in the other RDD.	<code>rdd.subtractByKey(other)</code>	<code>\{(1, 2)\}</code>
<code>join</code>	Perform an inner join between two RDDs.	<code>rdd.join(other)</code>	<code>\{(3, (4, 9)), (3, (6, 9))\}</code>
<code>rightOuterJoin</code>	Perform a join between two RDDs where the key must be present in the first RDD.	<code>rdd.rightOuterJoin(other)</code>	<code>\{(3,(Some(4),9)), (3,(Some(6),9))\}</code>
<code>leftOuterJoin</code>	Perform a join between two RDDs where the key must be present in the other RDD.	<code>rdd.leftOuterJoin(other)</code>	<code>\{(1,(2,None)), (3, (4,Some(9))), (3, (6,Some(9)))\}</code>
<code>cogroup</code>	Group data from both RDDs sharing the same key.	<code>rdd.cogroup(other)</code>	<code>\{(1,([2],[])), (3, ([4, 6],[9]))\}</code>

Actions с парами Key/Value

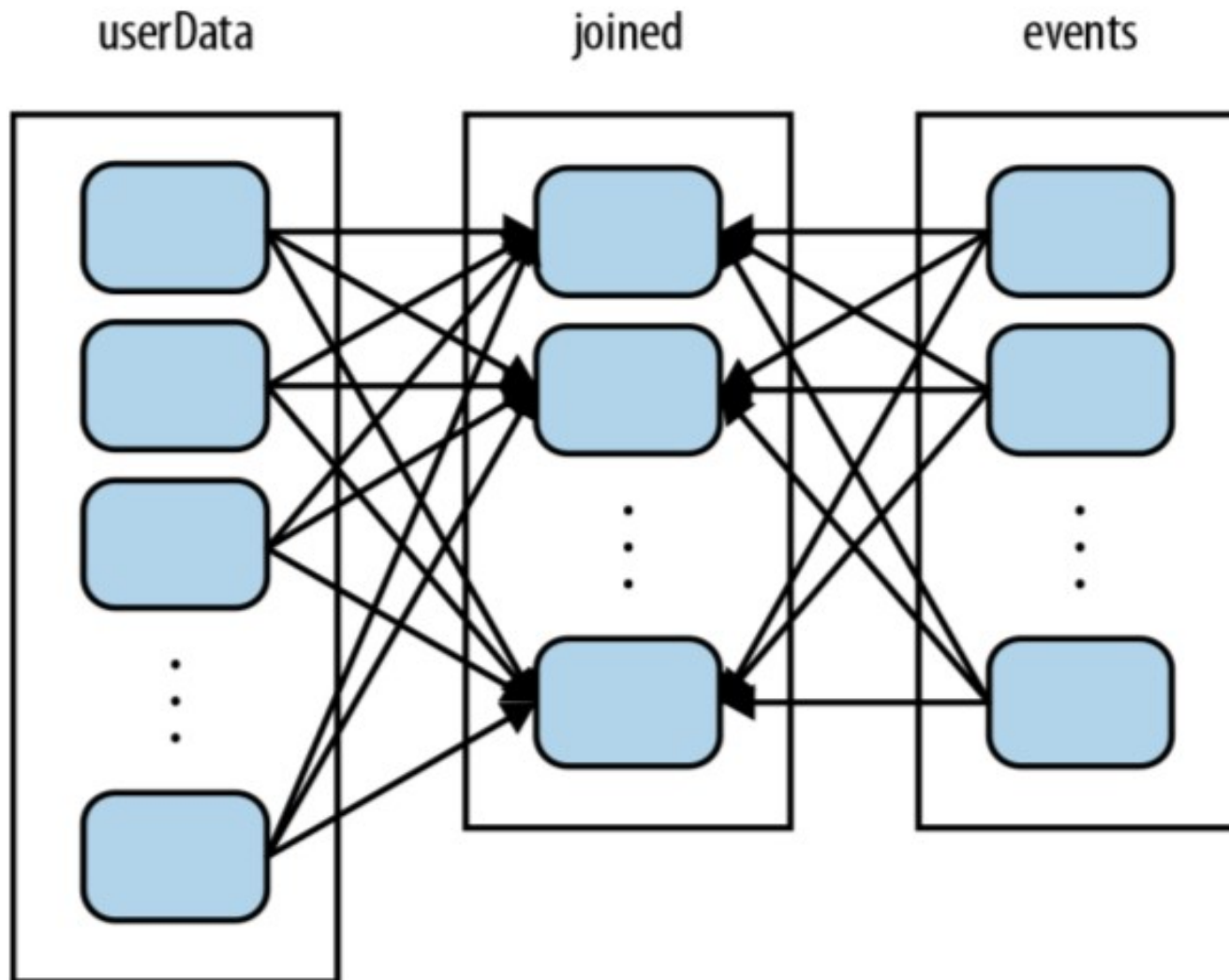
Table 4-3. Actions on pair RDDs (example $\{(1, 2), (3, 4), (3, 6)\}$)

Function	Description	Example	Result
<code>countByKey()</code>	Count the number of elements for each key.	<code>rdd.countByKey()</code>	$\{(1, 1), (3, 2)\}$
<code>collectAsMap()</code>	Collect the result as a map to provide easy lookup.	<code>rdd.collectAsMap()</code>	$\text{Map}\{(1, 2), (3, 4), (3, 6)\}$
<code>lookup(key)</code>	Return all values associated with the provided key.	<code>rdd.lookup(3)</code>	$[4, 6]$

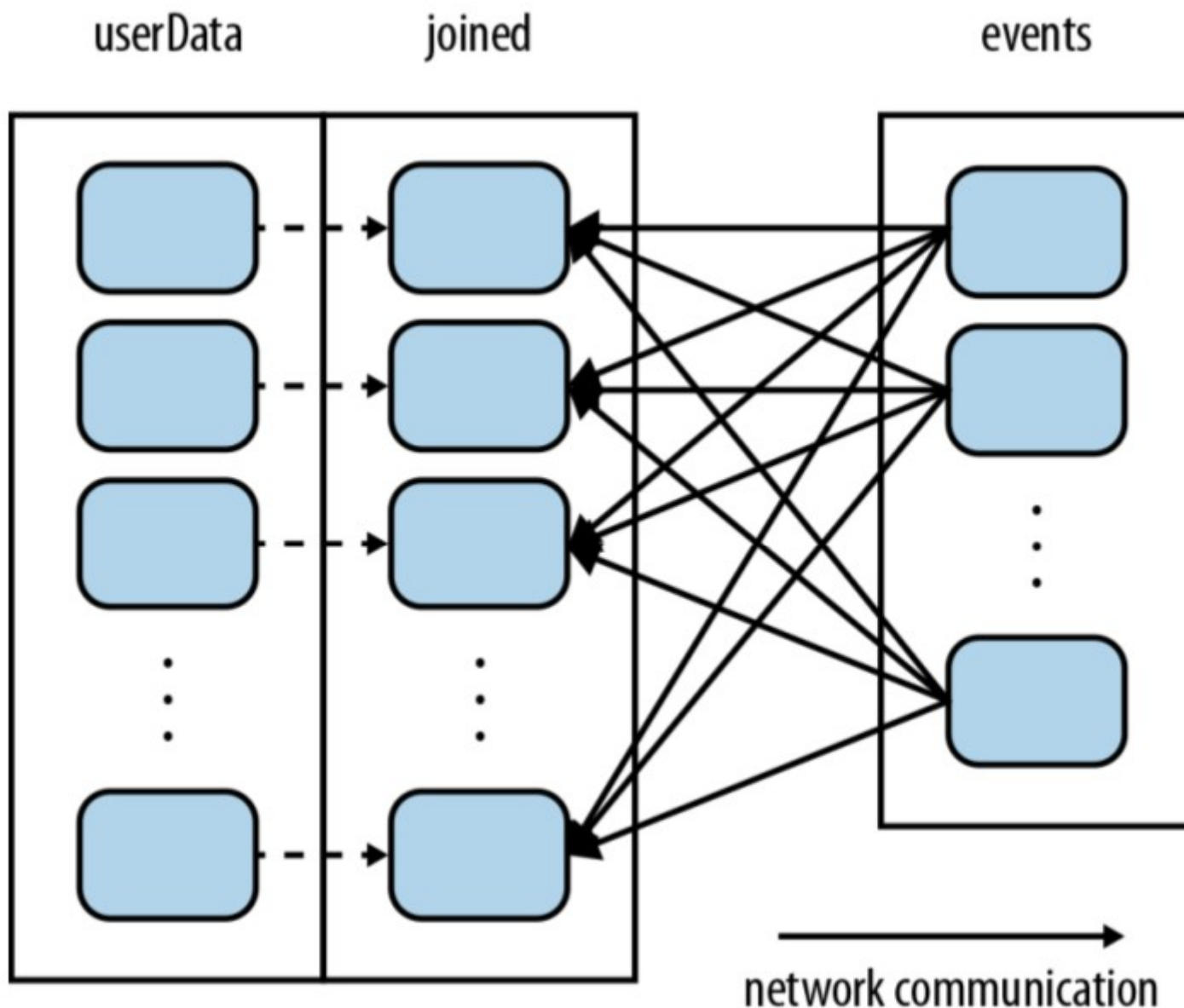
Data partitioning

- По умолчанию нельзя быть уверенным в том как распределены данные по кластеру
- В ряде операций это неэффективно
- `partitionBy(partitioner)` управляет распределением RDD по кластеру
- Операция `repartition()` генерирует новый RDD распределенный по кластеру – предназначена для равномерного распределения данных

Join непартиционированных данных



Join партиционированных данных



Persistence, Caching

- В случае если промежуточные данные требуется сохранить между вычислениями — их можно сохранить в памяти узлов
- `persist(level)` — сохраняет данные на узлах
- `unpersist()` - удаляет сохраненные данные

Аккумуляторы

- Предназначены для вычисления глобальных значений для всего вычисления
- Создаются в глобальном контексте и доступны в лямбда функциях
- Значение аккумулятора недоступно в функциях во время выполнения
- Результирующее значение аккумулятора доступно после завершения вычислений

Использование аккумулятора

....

```
final LongAccumulator total =  
jsc.sc().longAccumulator();
```

....

```
JavaPairRDD<String, Long> collectedWords =  
wordsWithCount.reduceByKey((a, b) -> {  
    total.add(1l);  
    return a + b;  
});  
System.out.println("accumulator value="+total.value());
```

Broadcast variables

- Механизм broadcast служит для рассылки всем узлам одного и того же набора данных
- Набор данных сериализуется, эффективно рассылается на все узлы и доступен внутри функций

```
final Broadcast<Map<String, AirportData>> airportsBroadcasted =  
sc.broadcast(stringAirportDataMap);
```

```
JavaRDD<String> distFile =  
sc.textFile("664600583_T_ONTIME_sample_cutted.csv");
```

```
JavaRDD<ParsedData> splitted = distFile.map(  
    s -> new ParsedData(s, airportsBroadcasted.value())  
);
```


Операции внутри Partitions

- Функции внутри partitions применяются для всех значений RDD внутри одного partition
- Применяются для эффективной работы с внешними ресурсами которые трудоемко создавать (например подключения к базе данных)

Операции внутри Partitions

Function name	We are called with	We return	Function signature on RDD[T]
<code>mapPartitions()</code>	Iterator of the elements in that partition	Iterator of our return elements	<code>f: (Iterator[T]) → Iterator[U]</code>
<code>mapPartitionsWithIndex()</code>	Integer of partition number, and Iterator of the elements in that partition	Iterator of our return elements	<code>f: (Int, Iterator[T]) → Iterator[U]</code>
<code>foreachPartition()</code>	Iterator of the elements	Nothing	<code>f: (Iterator[T]) → Unit</code>

Dataframe, Dataset

- Альтернативный подход spark к работе с данными
- Dataset – набор данных аналогично RDD “размазанный по кластеру”
- В отличие от RDD – Dataset имеет информацию о полях и может ее использовать для оптимизации запросов
- Строка Row – аналогична строкам в базах данных, имеет набор типизированных полей

Виды Dataset

- Typed – содержит набор java объектов.
Требует Encoder который предоставит схему сериализации объекта как Row
- Untyped – содержит Row

На что это похоже

- `Dataset<Row> people = spark.read().parquet("...");`
- `Dataset<Row> department = spark.read().parquet("...");`
-
- `people.filter(people.col("age").gt(30))`
- `.join(department,
people.col("deptId").equalTo(department.col("id")))`
- `.groupBy(department.col("name"), people.col("gender"))`
- `.agg(avg(people.col("salary")), max(people.col("age")));`