DATUM ACADEMY





Hadoop, Spark & Map/Reduce

Benjamin Renaut Mis à jour par Sergio Simonian











Plan



Module 1:

- → Big Data et le calcul distribué
- → Le paradigme Map/Reduce
- → Introduction à Hadoop

Module 2:

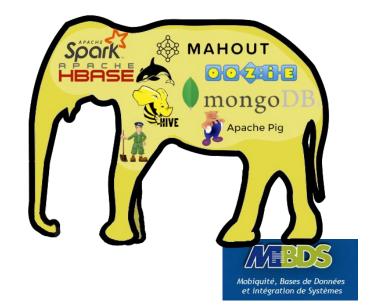
→ Programmation Hadoop

Module 3:

- → Spark
- → Écosystème autour d'Hadoop











Programmation Hadoop avancé

Propriétés de configuration, Compteurs, Classe InputFormat, Classe OutputFormat, Interface Writable















- → Reprenons l'exemple de comptage des mots : nous voulons y ajouter une nouvelle fonctionnalité optionnelle mettre les mots en majuscules.
- → Dans ce cas une manière de procéder serait :
 - Créer 2 classes "Mapper" une pour les lettres minuscules et une pour les majuscules.







Passage d'informations à un Mapper/Reducer

Solution: 2 classes "Mapper" - dans le main de la classe driver:









Solution: 2 classes "Mapper":

- → Pas idéal : la plupart du code du Mapper est répété.
- Très limité : que faire si le paramètre optionnel n'est pas booléen ?

Solution : "propriétés de configuration" :

- → Les propriétés de configuration nous permettent de définir des valeurs dans la classe Driver et de les récupérer dans les classes Mapper/Reducer.
- → Ainsi notre classe Mapper serait consciente si nous voulions mettre les mots en majuscule ou pas.









→ Pour définir une valeur :

conf.setInt("org.ebihar.hadoop.wordcount.uppercase", 1);

- → Il y a de nombreux fonctions pour définir d'autres types de données :
 - <u>setLong</u>, <u>setFloat</u>, etc. et <u>set</u> pour le type String.
- → Pour récupérer une valeur : L'objet de configuration est récupéré avec l'objet Context dans les fonctions map/reduce.

Configuration conf = context.getConfiguration();
conf.getInt("org.ebihar.hadoop.wordcount.uppercase", 0)

- → Il y a de nombreuses autres fonctions: <u>getInt</u>, <u>getLong</u>, etc. et <u>get</u> pour le type String.
- → Le second argument spécifie une valeur par défaut si la propriété n'est pas trouvée.





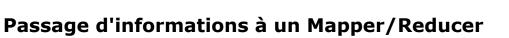


Passage d'informations à un Mapper/Reducer

Solution : propriétés de configuration - dans le main de la classe driver :









Solution : propriétés de configuration - dans la classe Mapper :

```
protected void map(Object offset, Text value, Context context)
throws IOException, InterruptedException {
     StringTokenizer tok;
     Configuration conf = context.getConfiguration();
     int uppercase = conf.getInt("org.embds.hadoop.wordcount.uppercase", 0);
     if(uppercase != 0)
          tok = new StringTokenizer(value.toString().toUpperCase(), " ");
     else
          tok = new StringTokenizer(value.toString(), " ");
     while(tok.hasMoreTokens()) {
          Text word = new Text(tok.nextToken());
          context.write(word, new IntWritable(1););
```





Compteurs Hadoop



- → Reprenons l'exemple du parcours de graph.
- → Notre condition d'arrêt était: l'état couleur de tous les nœuds est NOIRE.
- → Une façon d'implémenter cette condition serait :
 - Après chaque exécution Effectuer une recherche dans l'ensemble des données de sortie pour les nœuds qui ne sont pas de couleur noire.









Exemple:

```
private static Boolean conditionDArret(Configuration conf, String output_path) {
  FileSystem fs = FileSystem.get(conf);
  FileStatus[] list = fs.globStatus(new Path(output_path));
  for(int i = 0; i < list.length; ++i) {</pre>
     BufferedReader br = new BufferedReader(new
InputStreamReader(fs.open(list[i].getPath())));
     String line = br.readLine();
    while(line != null) {
       if(!line.contains("NOIR")) {
         br.close();
         return(false);
       line=br.readLine();
     br.close();
  return(true);
```





Cette solution est problématique :

- → Le graphe pourrait contenir des millions de nœuds.
- → Notre programme lit la sortie 2 fois. (Dans **reduce** et **conditionDArret**)

Une meilleure solution serait:

- → Vérifier la condition d'arrêt pendant l'exécution de reduce.
- → Transmettre cette information au Driver.
 Pour cela les compteurs Hadoop nous seront utiles.









Un compteur Hadoop:

- → Contient une valeur numérique : de type Long.
- → Ne peut être qu'incrémenté.
- → Dans Mapper/Reducer : peut être lu et incrémenté.
- → Dans Driver : peut être lu.

Cas d'utilisation:

- → Communication entre Driver et les Mappers/Reducers.
- → Collecter des statistiques sur un Job en cours.
- → Détection des problèmes (Par exemple : compter le nombre d'erreurs)









→ Pour créer un compteur, déclarez une énumération. (par exemple dans le Driver) :

```
public enum GRAPH_COUNTERS {
     NB_NODES_UNFINISHED // Amount of non-black nodes after one execution cycle
};
```

→ Le compteur peut ensuite être récupéré soit à partir de l'objet Job (dans le Driver) ou Contexte (dans Mapper/Reducer):

```
Counters cn = job.getCounters();
Counter cnt = cn.findCounter(GRAPH_COUNTERS.NB_NODES_UNFINISHED);
```

Counter cnt = context.getCounter(GRAPH_COUNTERS.NB_NODES_UNFINISHED);









→ Pour lire la valeur d'un compteur (Dans Driver/Mapper/Reducer) :

```
Counter cnt;
// ...
Long value = cnt.getValue();
```

→ Pour l'incrémenter (uniquement dans Mapper/Reducer) :

```
Counter cnt;
// ...
cnt.increment(1);
```

→ Note: Peut également être incrémenté de plus de 1.









Notre fonction de condition d'arrêt dans Driver devient :

```
private static Boolean conditionDArret(Job previous_job) {
    Counters cn = previous_job.getCounters();
    Counter cnt = cn.findCounter(GRAPH_COUNTERS.NB_NODES_UNFINISHED);
    // Si le compteur n'a jamais été incrémenté : nous n'avons pas rencontré
    // un nœud qui n'était pas de couleur noire dans les Reducers
    // de l'exécution du Job spécifié.
    return(cnt.getValue() == 0);
}
```









→ Et à la fin de notre Reducer, ajoutons quelque chose comme :

```
if(!new_node_color.equals("NOIR"))
      context.getCounter(Graph.GRAPH_COUNTERS.NB_NODES_UNFINISHED).increment(1);
```

→ Ainsi le Reducer communique la condition d'arrêt au Driver et nous évitons la relecture de la sortie.





Compteurs Hadoop



Hadoop possède également des compteurs internes; la plupart d'entre eux se trouvent dans TaskCounter et JobCounter (package <u>org.apache.hadoop.mapreduce</u>).

Quelques exemples:

- → TOTAL_LAUNCHED_MAPS : Le nombre de tâches MAP qui ont été lancées. Inclut les tâches qui ont été lancées de manière spéculative.
- → TOTAL_LAUNCHED_REDUCES : Le nombre de tâches REDUCE qui ont été lancées. Inclut les tâches qui ont été lancées de manière spéculative.
- → NUM_FAILED_MAPS : Le nombre de tâches MAP qui ont échoué.
- → NUM_FAILED_REDUCES : Le nombre de tâches REDUCE qui ont échoué.
- → REDUCE_INPUT_GROUPS : Le nombre de groupes clef-valeur distincts envoyés aux Reducers.





Classe InputFormat



- → Jusqu'à présent : l'entrée était toujours un fichier texte sur HDFS, divisé par ligne.
- → Produit des couples clef/valeur : la clef passée au Mapper est le numéro de ligne, la valeur est la ligne elle-même.
- → Comportement par défaut d'Hadoop peut être modifié.
- → La lecture, la division et l'interprétation des données d'entrée sont gérées par une classe appelée **InputFormat**.





Classe InputFormat



La classe **InputFormat** influence :

- → La récupération des données sources : HDFS, bases de données, etc.
- → La division des données d'entrée par la classe InputSplit.
- → La **lecture** des données d'entrée par la classe **RecordReader**.
- → Les types de couples clef/valeur passées au Mapper (à partir des données d'entrée lues).









- → Hadoop fournit plusieurs classes InputFormat.
- → Pour utiliser une classe **InputFormat** différente au lieu de celle par défaut :

job.setInputFormatClass(class);

La classe utilisé par défaut est :

job.setInputFormatClass(TextInputFormat.class);

→ Le comportement peut souvent être influencé (par l'objet de configuration ou des méthodes statiques).









KeyValueTextInputFormat:

- → Découpe le ou les fichiers d'entrée par ligne.
- → S'attend à trouver des couples (clef; valeur) au sein de chacune des lignes.
- → Le séparateur par défaut pour la clé et la valeur est le caractère de tabulation.
- → Exemple :
 - 1 2,5|GRIS|0
 - 2 3|BLANC|-1
- → Le caractère utilisé pour la séparation peut être modifié ainsi :

conf.set("mapreduce.input.keyvaluelinerecordreader.key.value.separator", ";")









FixedLengthInputFormat:

- Découpe le ou les fichiers d'entrée selon une taille fixe indiquée.
- → La clef est le numéro du fragment, la valeur est le fragment lui-même.
- → Particulièrement adapté pour des données binaires où une série de « blocs » de taille égale se suivent.
- → Exemple : lire le code RNA par codon (trois caractères).

GCUACGGAGCUUCGGAGCUAGGCUACGGAGCUUCGGAGCUAG

La taille du bloc peut être réglée par les paramètres suivants :

conf.setInt(FixedLengthInputFormat.FIXED_RECORD_LENGTH, 3);

FixedLengthInputFormat.setRecordLength(conf, 3);









NLineInputFormat:

- → Découpe le ou les fichiers d'entrée par groupes de N lignes.
- → La clef est le numéro du bloc de N lignes.
- → La valeur est le contenu des lignes.
- → Exemple : lire par groupes de deux lignes.

Il s'agit d'une phrase de deux lignes Et voici une autre

→ Le nombre N des lignes peut être réglée par les paramètres suivants :

conf.setInt("mapreduce.input.lineinputformat.linespermap", 2);

NLineInputFormat.setNumLinesPerSplit(job, 2);









Sequence Files

- → Format de Apache destiné à stocker des couples clé-valeur.
- → Supporte le **format binaire**.
- → Supporte la compression.
- → Plus efficace ; évite les problèmes de surcharge avec de nombreux petits fichiers.
- → Souvent utilisé avec Hadoop et les frameworks big data en général.









SequenceFileInputFormat:

- → Lit les fichiers de type "Sequence File".
- → Les clés et les valeurs sont extraites du fichier de séquence; leurs types de données varient en fonction du fichier.
- → Souvent utilisé en production, bien que le format textuel soit également courant.
- → Les fichiers de séquence sont couramment créés avec les programmes Hadoop; souvent par le biais d'une opération map uniquement : pas de shuffle, pas de reduce, les tuples produit par map sont écrits directement en sortie. Peut être accompli avec :

job.setNumReduceTasks(0);





Classe InputFormat



- → De nombreuses autres classes **InputFormat** sont disponibles.
- → Ils ne sont pas tous basés sur des fichiers HDFS; par exemple : MongoInputFormat avec le connecteur MongoDB.
- → Pour des cas d'utilisation particuliers, il est possible de créer son propre InputFormat.









Pour créer son propre InputFormat :

- → La nouvelle classe doit hériter d'un InputFormat existant : FileInputFormat, DBInputFormat, CompositeInputFormat ...
- → Créer une classe héritant de RecordReader.
- → (Ré)Implémenter les méthodes pertinentes dans les deux.









Exemple:

- → Un InputFormat pour lire les données de notre exemple "amis communs" comme couples clef/valeur appropriés dès le départ.
- → Pour rappel, les données d'entrée sont :









Objets Hadoop principaux pour travailler avec des données d'entrée provenant de fichiers :

- → InputSplit est un bloc qui contient des données; il est renvoyé par la méthode getSplits() de l'InputFormat. Pour le format FileInputFormat, par défaut: InputSplit ~= un block sur HDFS.
- RecordReader lit InputSplit ; génère des tuples à partir de lui.
- → InputFormat encapsule et crée les deux.









→ Notre propre classe InputFormat pour l'exemple "amis communs" :

```
public class FriendsInputFormat extends FileInputFormat<Text, Text> {
    public RecordReader<Text, Text> createRecordReader(InputSplit split, TaskAttemptContext
    context)
    throws IOException, InterruptedException {
        return new FriendsRecordReader();
    }
}
```









→ Notre propre classe **RecordReader** pour l'exemple "amis communs" : (1/3)

```
public class FriendsRecordReader extends RecordReader<Text, Text> {
    private LineRecordReader lineRecordReader = null;
    private Text key = null;
    private Text value = null;

    public void initialize(InputSplit split, TaskAttemptContext context)
    throws IOException, InterruptedException {
        close();
        lineRecordReader = new LineRecordReader();
        lineRecordReader.initialize(split, context);
    }
```









→ Notre propre classe **RecordReader** pour l'exemple "amis communs" : (2/3)

```
public boolean nextKeyValue() throws IOException, InterruptedException {
  if(!lineRecordReader.nextKeyValue()) {
    key = null;
    value = null;
    return false;
  Text line = lineRecordReader.getCurrentValue();
  String str = line.toString();
  String[] arr = str.split("=>");
  key = new Text(arr[0].trim());
  value = new Text(arr[1].trim());
  return true;
public Text getCurrentKey() throws IOException, InterruptedException {
  return key;
```









→ Notre propre classe **RecordReader** pour l'exemple "amis communs" : (3/3)

```
public Text getCurrentValue() throws IOException, InterruptedException {
    return value;
}
public float getProgress() throws IOException, InterruptedException {
    return lineRecordReader.getProgress();
}
public void close() throws IOException {
    if(lineRecordReader!= null) {
        lineRecordReader.close();
        lineRecordReader = null;
    }
    value = null;
}
```









Remarques:

- → Nous avons accès à la configuration par le biais du contexte ; nous pouvons permettre à l'utilisateur final d'ajuster le comportement de notre **InputFormat** en utilisant des variables de configuration.
- → Nous utilisons LineRecordReader : le RecordReader du InputFormat par défaut TextInputFormat.
- → C'est l'une des approches les plus courantes ; elle nous permet de lire facilement par ligne.

 Alternativement : il faut mettre en œuvre la lecture de l'InputSplit manuellement, par exemple avec l'API HDFS.









→ Un exemple d'initialisation pour la gestion manuelle d'InputSplit :

```
public void initialize(InputSplit isplit, TaskAttemptContext ctx) throws IOException {
    FileSplit split = (FileSplit) isplit;
    Configuration conf = context.getConfiguration();
    start = split.getStart();
    end = start + split.getLength();
    Path file = split.getPath();
    FileSystem fs = file.getFileSystem(job);
    fileIn = fs.open(file);
    fileIn.seek(start);
}
```









→ Dans la même classe, pour lire une ligne et une clef/valeur, nous ferions par exemple :

```
public boolean nextKeyValue() throws IOException {
    // ...
    Text line = new Text();
    size = fileIn.readLine(line, MAX_LENGTH);
    String[] arr = line.toString().split("=>");
    key = new Text(arr[0].trim());
    value = new Text(arr[1].trim());
    // ...
}
```









Et concernant les (input) splits :

- → Le comportement peut être modifié en surchargeant getSplits() dans InputFormat.
- → Renvoie une liste d'objets InputSplit.
- → Rarement nécessaire pour les formats d'entrée de fichiers (le comportement par défaut convient généralement).









- → Équivalent de la classe InputFormat, mais pour les données de sortie.
- → Comportement par défaut : un tuple de sortie par ligne, clef puis tabulation puis valeur.
- → Peut être modifié de la même manière que le format d'entrée :

job.setOutputFormatClass(class);

Par exemple (classe de format de sortie par défaut) :

job.setOutputFormatClass(TextOutputFormat.class);





Classe OutputFormat



Il existe une multitude de classes standard **OutputFormat** fournis par Hadoop :

- → SequenceFileOutputFormat : écrit des fichiers de séquences.
- → MultipleOutputFormat : écrit les couples clef/valeur de sortie dans différents emplacements sur HDFS en fonction des clés ou des valeurs des tuples.
- → Il y en a d'autres, leur comportement peut également être modifié par le biais des paramètres de configuration.









→ Par exemple, pour ajuster le séparateur dans la classe **TextOutputFormat** par défaut (pour utiliser le point-virgule au lieu de la tabulation) :

conf.set("mapreduce.output.textoutputformat.separator", ";");

- → Comme pour l'**InputFormat**, pour des besoins plus complexes, nous pouvons créer notre propre **OutputFormat**.
- → Approche très similaire : il suffit de créer les classes **OutputFormat** et **RecordWriter**.









L'OutputFormat doit principalement :

- → Ouvrir un fichier de sortie sur HDFS pour les résultats d'une opération Reduce.
- → Instancier et retourner un objet RecordWriter.

Le **RecordWriter** écrit des couples clef/valeur dans le fichier de sortie.









Exemple:

- → Nous voulons maintenant créer notre propre OutputFormat pour notre exemple "amis communs".
- Nous voulons que les données finales soient écrites comme suit :









→ Notre classe OutputFormat :

```
public class FriendsOutputFormat extends FileOutputFormat<Text, Text> {
   public RecordWriter<Text, Text> getRecordWriter(TaskAttemptContext context)
    throws IOException, InterruptedException {
      Path path = getDefaultWorkFile(context, "");
      FileSystem fs = path.getFileSystem(context.getConfiguration());
      FSDataOutputStream fileOut = fs.create(path, context);
      return(new FriendsRecordWriter(fileOut));
   }
}
```









→ Notre classe RecordWriter :

```
public class FriendsRecordWriter extends RecordWriter<Text, Text> {
     private DataOutputStream out;
     public FriendsRecordWriter(DataOutputStream stream) {
          out = stream;
     public void write(Text k, Text val) throws IOException, InterruptedException {
          out.writeBytes(k.toString() + " => " + val.toString() + "\n");
     public void close(TaskAttemptContext ctx) throws IOException,
     InterruptedException {
          out.close();
```









Créer son propre OutputFormat - Exemple

→ Nous pouvons aussi, bien sûr, modifier le nom du fichier de sortie :









→ Avant notre changement de nom, le répertoire de sortie sur HDFS ressemblait à ceci :

```
/out/_SUCCESS
/out/part-r-00000
/out/part-r-00001
/out/part-r-00002
```

→ Après:

```
/out/_SUCCESS
/out/RESULTS-r-00000.txt
/out/RESULTS-r-00001.txt
/out/RESULTS-r-00002.txt
...
```





Les types Writable



- → Jusqu'ici, on a utilisé des types « simples » pour les clefs et valeurs dans les exemples : Text ou encore IntWritable.
- → Hadoop permet également de définir ses **propres types Writable**, pour la **clef** et la **valeur**.
- → Si nous souhaitons utiliser nos propres types comme entrée initiale ou comme sortie finale du programme, il est nécessaire d'implémenter un **InputFormat** ou, respectivement, un **OutputFormat** dédié.





Les types Writable



Deux options:

- → Si notre type serait utilisé uniquement comme valeur des tuples => implémenter l'interface Writable.
- → Si notre type serait utilisé comme **clef et valeur** des tuples => implémenter l'interface **WritableComparable**.

Dans les deux cas, la sérialisation et la désérialisation doivent être gérées par la classe spécifique.









Exemple:

- → On souhaite créer un type Writable pour stocker nos valeurs dans l'exemple « amis en commun ».
- → La classe s'appellera « FriendsListWritable » et stockera la liste des amis liés à un utilisateur du réseau.









→ Exemple d'un type Writable spécifique (1/2) :

```
public class FriendsListWritable implements Writable {
  public ArrayList<String> friends;
  public void write(DataOutput out) throws IOException {
    Text line = new Text(get_serialized());
    line.write(out);
  public FriendsListWritable(String datatxt) {
    unserialize(datatxt);
  public void unserialize(String datatxt) {
    String[] data = datatxt.split(",");
    friends = new ArrayList<String>(Arrays.asList(data));
```









→ Exemple d'un type Writable spécifique (2/2) :

```
public FriendsListWritable() { }

public String get_serialized() {
    String line = String.join(",", friends);
    return(line);
}

public void readFields(DataInput in) throws IOException {
    Text line = new Text();
    line.readFields(in);
    unserialize(line.toString());
}
```









→ Pour utiliser notre type comme valeur de sortie, spécifions le dans le Driver :

```
job.setInputFormatClass(FriendsInputFormat.class);
job.setOutputFormatClass(FriendsOutputFormat.class);
job.setOutputValueClass(FriendsListWritable.class);
```

→ Et dans le Mapper / Reducer :

public class FriendsMap extends Mapper<Text, FriendsListWritable, Text, FriendsListWritable>

public class FriendsReduce extends Reducer<Text, FriendsListWritable, Text,
FriendsListWritable>









→ Notre InputFormat doit également être mis à jour :

public class FriendsInputFormat extends FileInputFormat<Text, FriendsListWritable> {

→ Le RecordReader aussi :

```
public boolean nextKeyValue() throws IOException, InterruptedException {
    // ...
    String[] arr = str.split("=>");
    key = new Text(arr[0].trim());
    value = new FriendsListWritable(arr[1].trim()));
    // ...
}
```









- → Pour utiliser le nouveau type Writable comme **clef** également, implémentez **WritableComparable**.
- → Deux méthodes supplémentaires à implémenter :
 - compareTo():
 similaire à la fonction de comparaison habituelle de Java; compare deux instances.
 - hashCode():
 doit renvoyer une valeur dont la similitude est garantie pour deux objets identiques même à
 travers des IVM et différentes exécutions.









- → Le code de hachage est utilisé pendant l'étape shuffle, pour produire les partitions qui sont passées à l'étape reduce.
- → Deux hashcodes identiques permettent au shuffle de regrouper des objets identiques (clefs identiques).
- → Les objets Java disposent d'une fonction hashcode() ; cependant, d'après la doc Java : Cet hashcode n'a pas besoin de rester cohérent d'une exécution d'une application à une autre exécution de la même application.









- → Comme nous exécutons notre programme sur plusieurs machines, la fonction hashcode() sera appelée sur des objets identiques mais sur des machines différentes.
- → Par conséquent, bien qu'elles soient égales, les clefs ne seront peut-être pas regroupées.
- → **Solution** : générer nous-mêmes un hashcode, qui soit **basé sur les données de l'objet**. De plus, le hashcode doit être **distribué uniformément**.
- → Les types Writable Hadoop standard (Text, etc.) offrent déjà une telle fonction de hashcode.









→ Pour revenir à notre exemple, nous pourrions faire :

```
public class FriendsListWritable implements
WritableComparable<FriendsListWritable> {
   // ...
```

→ Et :

```
public int hashCode() {
    return(new Text(get_serialized()).hashCode());
}
public int compareTo(FriendsListWritable o) {
    int mysize = friends.size();
    int theirsize = o.friends.size();
    return (mysize < theirsize ? -1 : (mysize == theirsize ? 0 : 1));
}
// ...</pre>
```



