



Pentaho – Simplifier le Machine Learning avec Pentaho Machine Intelligence

Jean-François Monteil
Ingénieur Avant-Vente/ IoT et Big Data Analytics



THE EXTRAORDINARY SIZE OF AMAZON IN ONE CHART

Amazon is bigger than most brick and mortar retailers put together

Market value as of December 30, 2016



Here is how the value of these companies has changed over the last 10 years:

COMPANY	MARKET VALUE 2006	MARKET VALUE 2016	% CHANGE
sears	\$27.8B	\$1.1B	↘ 96%
JCPenney	\$18.1B	\$2.6B	↘ 86%
NORDSTROM	\$12.4B	\$8.3B	↘ 33%
KOHL'S	\$24.2B	\$8.8B	↘ 64%
★ macy's	\$24.2B	\$11.0B	↘ 55%
BEST BUY	\$28.4B	\$13.2B	↘ 54%
◎ TARGET	\$51.3B	\$40.6B	↘ 21%
Walmart ✨	\$214.0B	\$212.4B	↘ 1%
amazon	\$17.5B	\$355.9B	↗ 1,934%



Google



Walmart



amazon.com

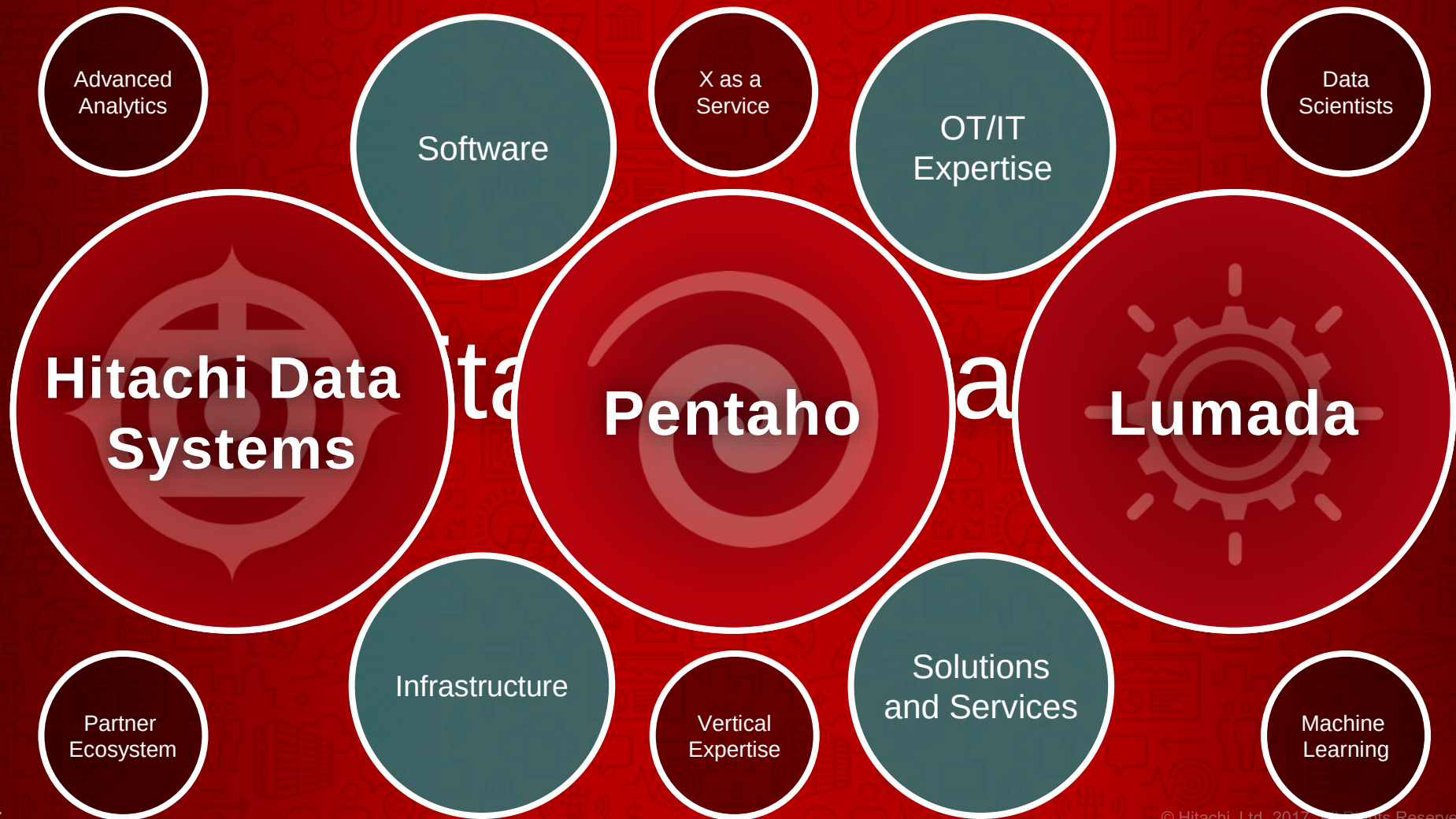


Présentation de Pentaho dans l'écosystème Hitachi Vantara

Les 3 Challenges du Machine Learning

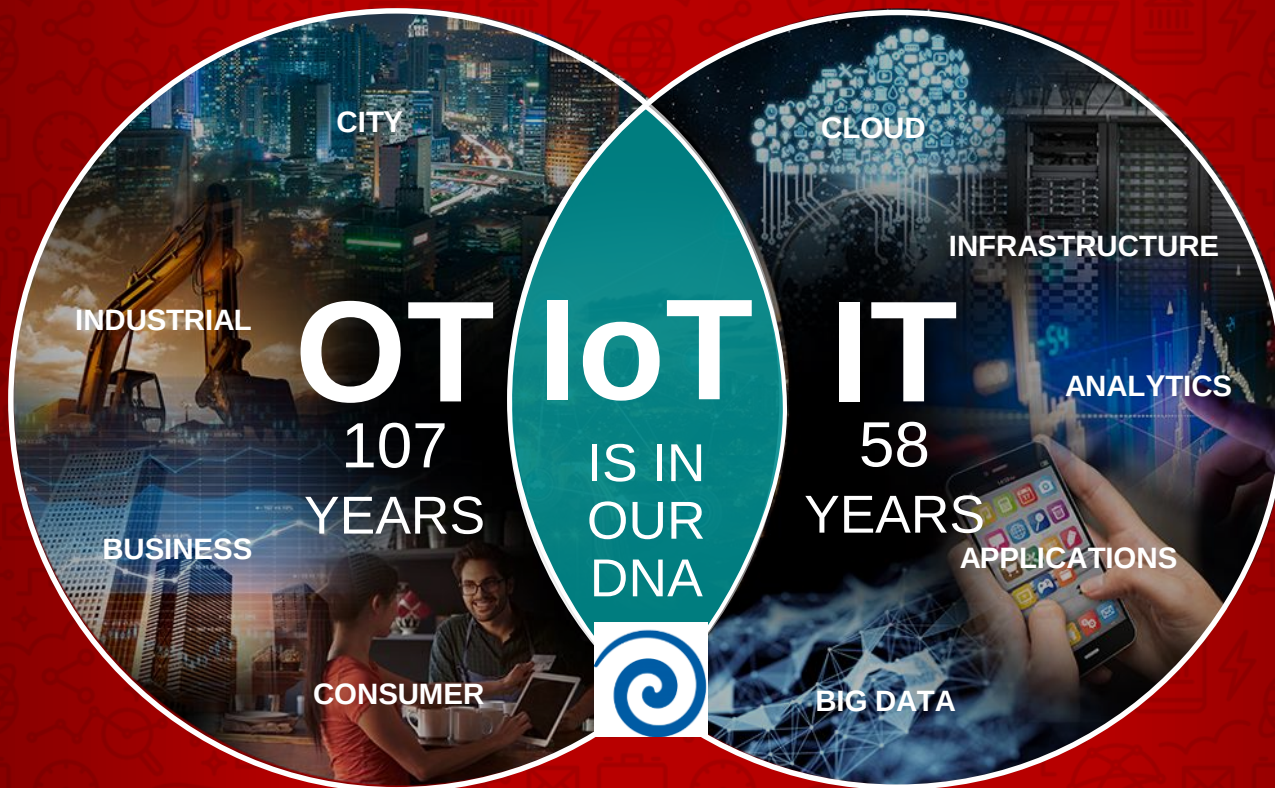
Roadmap Pentaho V8.1

Hitachi Vantara



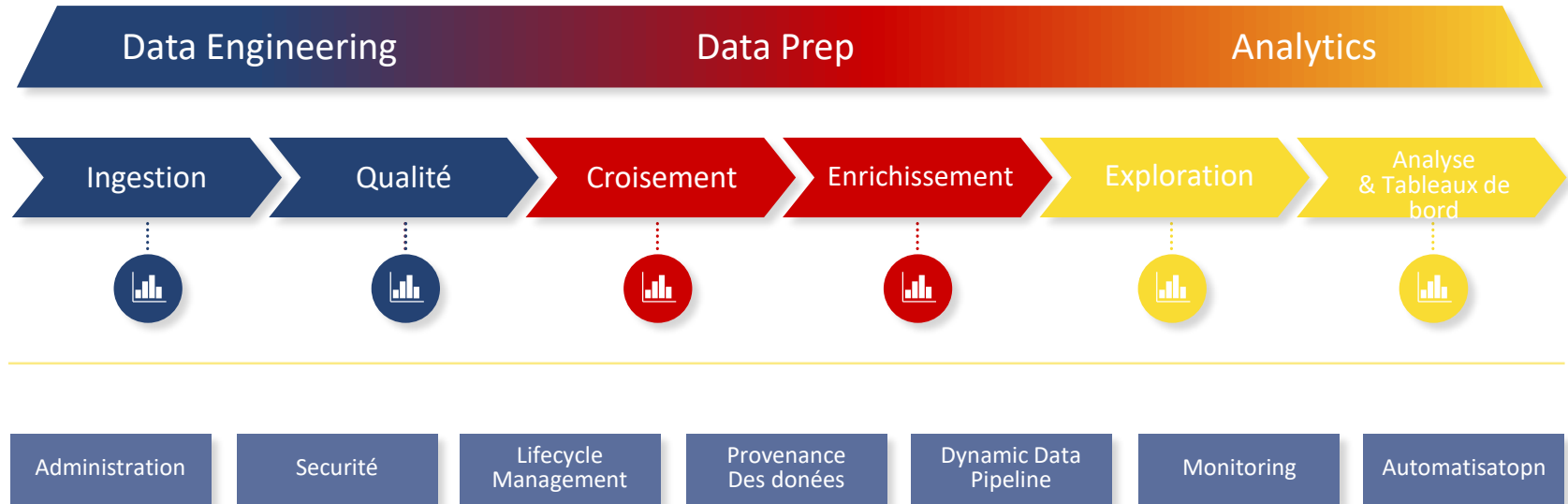
La valeur d'Hitachi

HITACHI
Inspire the Next

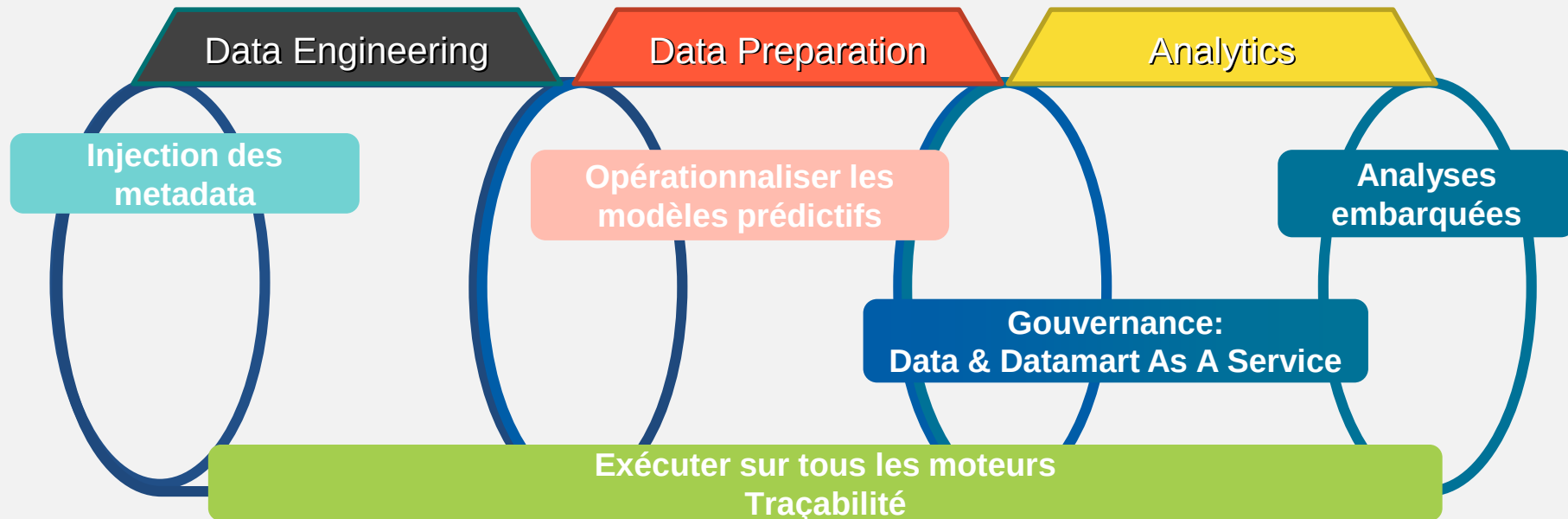


Data Analytics : A Single Flow

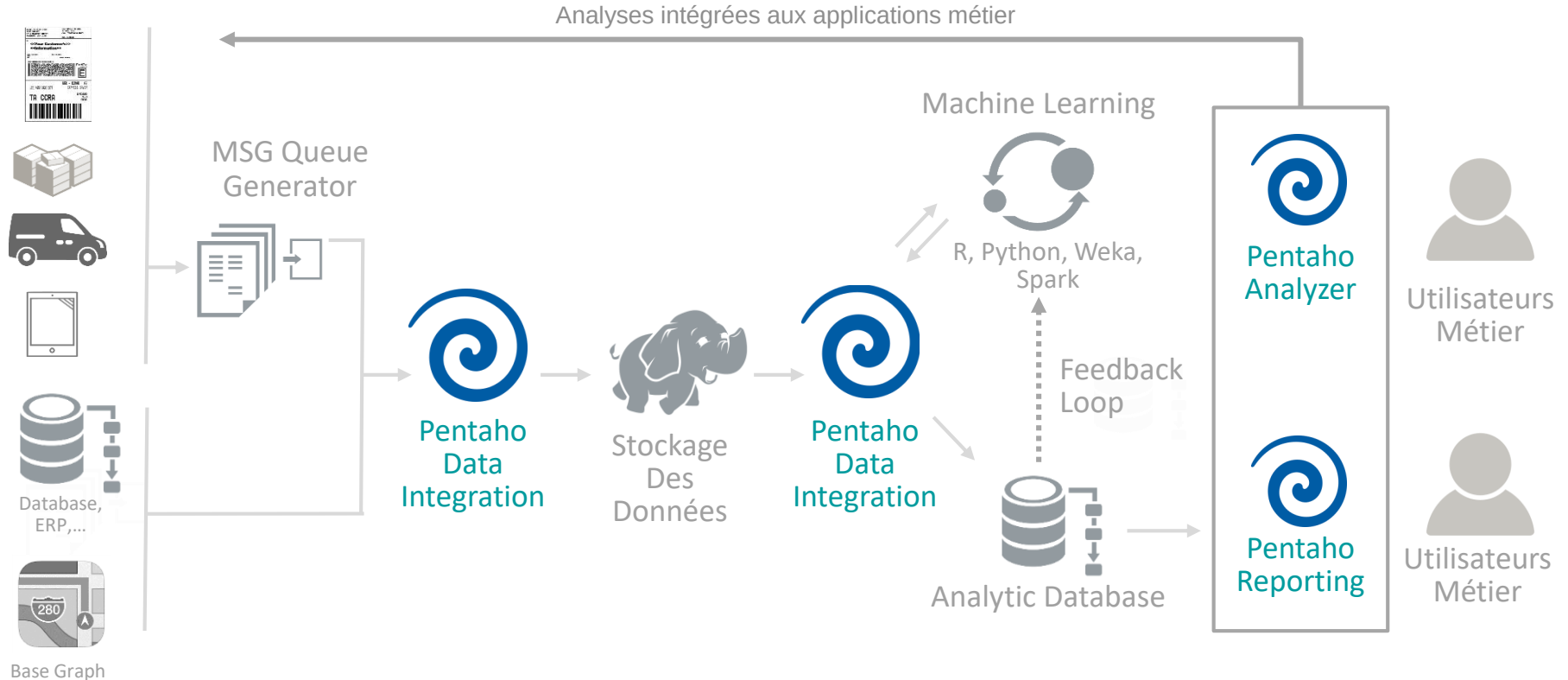
HITACHI
Inspire the Next



Nos points clefs



Architecture type



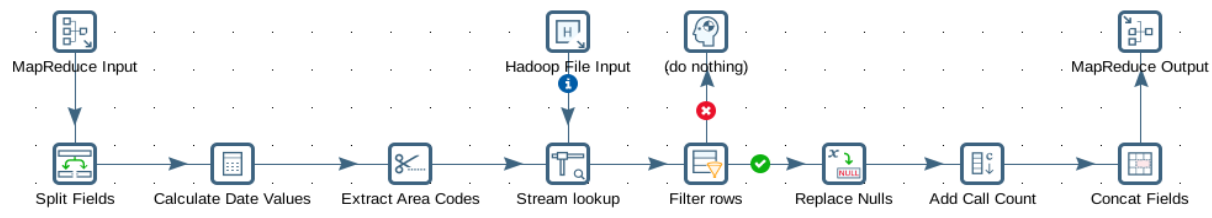
Les 3 challenges du machine learning

1. Productivité



HITACHI
Inspire the Next

GUI Easy



Java/ Code Equivalent

[illegible]

```
public static class TokenizerMapper
    extends Mapper<Object, Text, Text, IntWritable>{

    static enum CounterEnum { INPUT_WORDS }

    private final static IntWritable n = new IntWritable(1);
    private Text word = new Text();

    private boolean caseSensitive;
    private Set<String> patternsToSkip = new HashSet<>();

    private Configuration conf;
    private BufferedReader file;

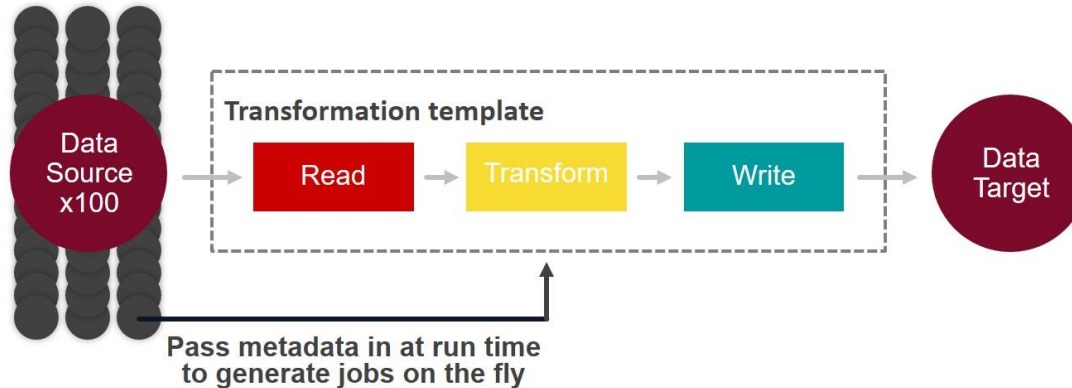
    @Override
    public void setup(Context context) throws IOException,
        InterruptedException {
        conf = context.getConfiguration();
        caseSensitive = conf.getBoolean("wordcount.case.sensitive", true);
        if (conf.getBoolean("wordcount.skip.patterns", true)) {
            Set<String> patternsToSkip = conf.getStrings(
                "wordcount.skip.patterns");
            for (URI patternURI : patternsToSkip) {
                patternsToSkip.add(patternURI.getPath());
            }
            String patternPath = patternPath(GH.getPath());
            parseFiles(patternsToSkip);
        }
    }
}
```

```
private void parseSkipFile(String fileName) {
    try {
        file = new BufferedReader(new FileReader(fileName));
        String pattern = null;
        while ((pattern = file.readLine()) != null) {
            patternToSkip.add(pattern);
        }
    } catch (IOException ioe) {
        // ignore exception while parsing the cached file
        StringUtils.stringifyIOException(ioe);
    }
}

@Override
public void map(Object key, Text value, Context context)
        throws IOException, InterruptedException {
    String line = (String)key;
    if (value.toString().indexOf(patternToSkip) > 0)
        value.toString().indexOf(patternToSkip) > 0;
    for (String pattern : patternToSkip) {
        if (line.contains(pattern)) {
            line = line.replaceAll(pattern, "");
        }
    }
    StringTokenizer iter = new StringTokenizer(line);
    while (iter.hasMoreTokens()) {
        word.set(iter.nextToken());
        context.write(word, one);
        Counter counter = context.getCounter(CounterSumNum.class, getTerm());
        CounterSumNum counter = new CounterSumNum();
        counter.increment(1);
    }
}
```

```
public static void main(String[] args) throws Exception {
    Configuration conf = new Configuration();
    JobConf jobConf = new JobConf(conf);
    JobName jobName = new JobName(jobConf, args);
    String resourceName = jobName.getResourceName();
    int numReducers = jobName.getNumReducers();
    System.err.println("Setup without auto-conf - skip autoConfigure()");
    // =====
    Job job = Job.getInstance(conf, "word count");
    job.setJarByClass(WordCount.class);
    job.setMapperClass(TokenizerMapper.class);
    job.setReducerClass(Reducer.class);
    job.setOutputFormat(SequenceFile.OutputFormat.class);
    FileOutputFormat.setOutputPath(job, new Path(jobName.getOutputPath()));
    try {
        boolean success = job.waitForCompletion(true);
        if (!success) {
            System.err.println("Job execution failed: " + job.getStatus().toString());
        }
    } catch (InterruptedException e) {
        e.printStackTrace();
    }
    System.exit(job.waitForCompletion(true) ? 0 : 1);
}
```

- Approche “template” centralisée
 - Reduction des coûts de développement
 - Centralisation des règles métier
 - Rationalisation de la maintenance



1. Productivité

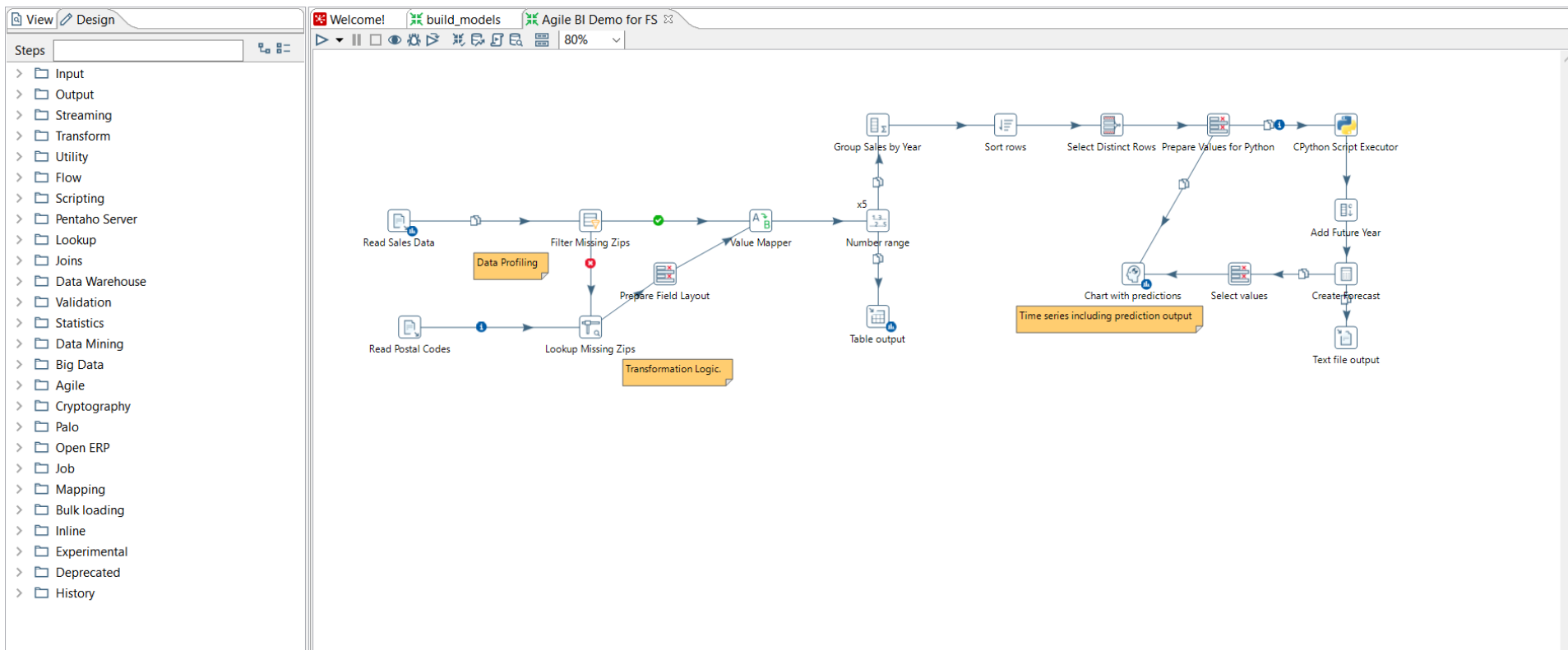
2. Technologie



- R
- Python
- Scala
- Java
- Weka
- H2O



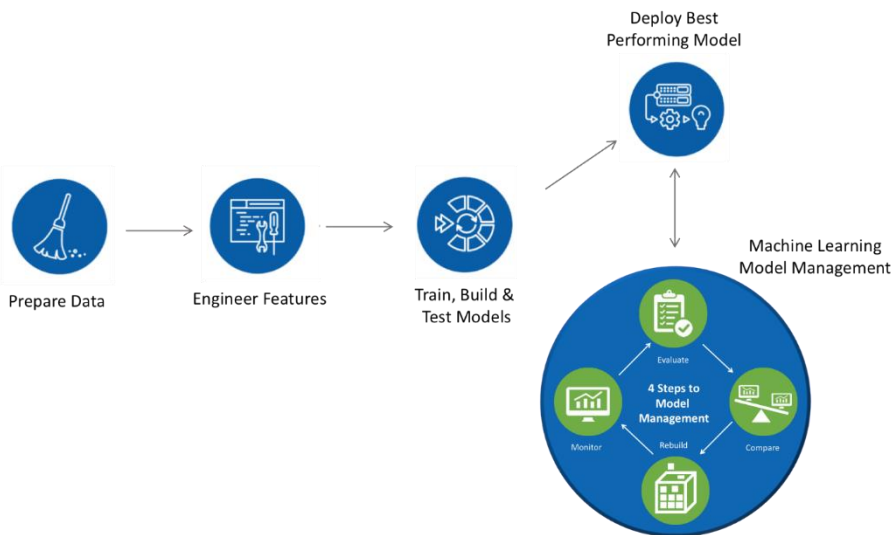
Pentaho Data Intégration



2. Technologie

3. Orchestration

Pentaho Machine Intelligence Orchestration et Gestion des Modèles

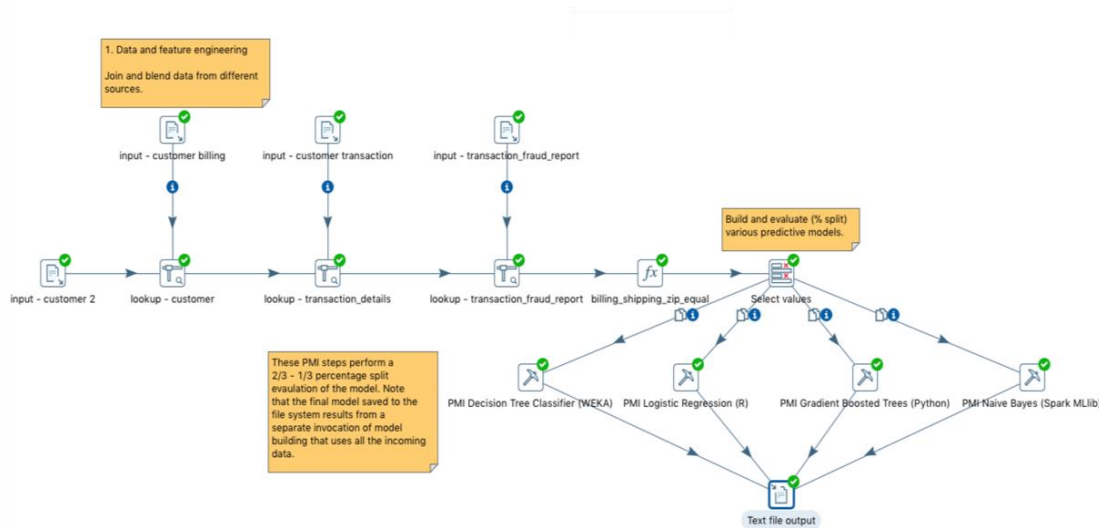


- Accès au machine-learning pour les non-spécialistes
- Plus de productivité pour les data scientists
 - Préparation de la donnée sans code
 - Algorithmes pré-packagés
- Choix du langage utilisé (Python, R, Spark MLLIB, Weka)
- Orchestration du machine learning en **production** : Capacité à **Monitorer, Evaluer, Comparer et Mettre à jour** les modèles, afin d'accélérer leur déploiement et d'obtenir de meilleurs résultats

Générer les modèles

Data Mining

- Arff Output
- Knowledge Flow
- PMI Decision Tree Classifier
- PMI Decision Tree Regressor
- PMI Flow Executor
- PMI Forecasting
- PMI Gradient Boosted Trees
- PMI Linear Regression
- PMI Logistic Regression
- PMI Naïve Bayes
- PMI Naïve Bayes Multinomial
- PMI Naïve Bayes incremental
- PMI Random Forest Classifier
- PMI Random Forest Regressor
- PMI Scoring
- PMI Support Vector Classifier
- PMI Support Vector Regressor
- Weka Forecasting
- Weka Scoring



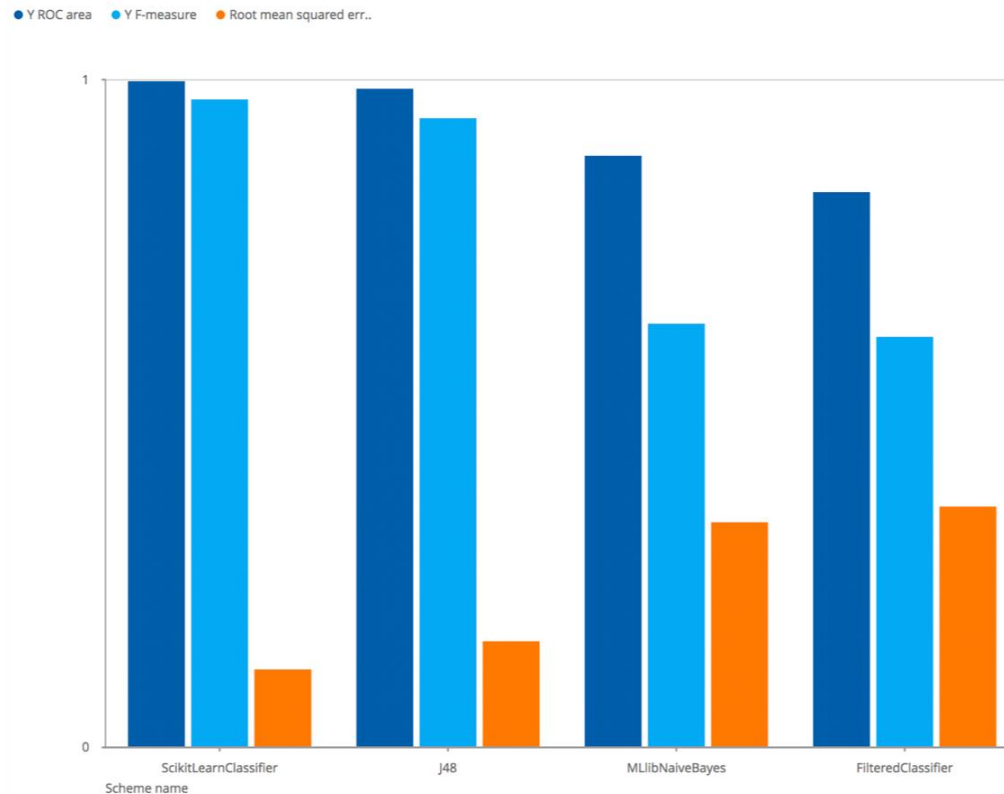
Execution Results

Execution History | Logging | Step Metrics | Performance Graph | Metrics | Preview data

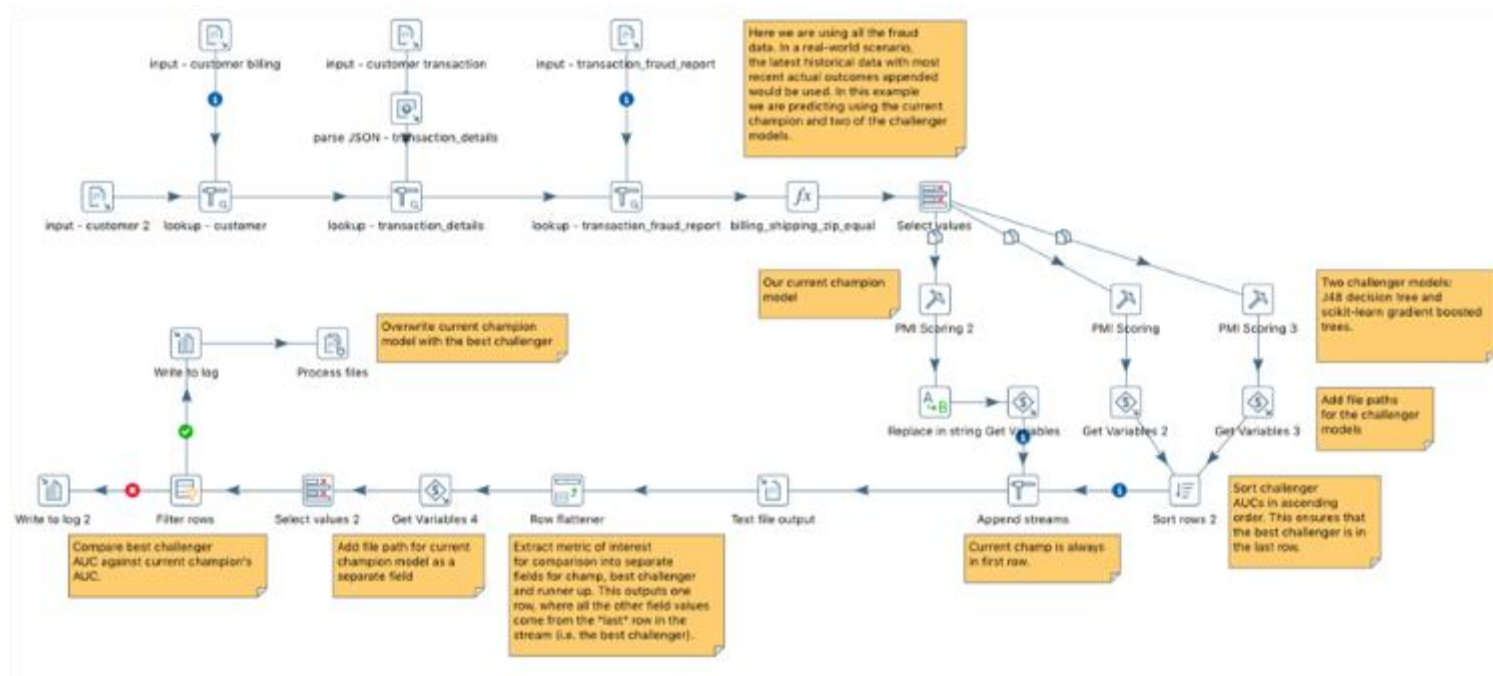
First rows | Last rows | Off

Scheme name	Scheme options	Evaluation mode	Unclassified	Correctly classified	Incorrectly classified	Percent cor	Percent incor	Mean absolute error	Root mean sq	Relative absolu	Root relative squa	Total numb	Kappa stat	N_TP rate	N_FP rate	N_Precision	N_Recall	N_F-measure	N_MCC	Y
ScikitLearnClassifier	-batch 100 -learner GradientBo...	percentage_split 66% se...	0	33468	532	98.43529	1.56471	0.042	0.11583	10.91204	26.44463	34000	0.95908	0.99123	0.03534	0.9877	0.99123	0.98946	0.95911	0.9
J48	-C 0.25 -M 2	percentage_split 66% se...	0	32997	1003	97.05	2.95	0.04529	0.15826	11.7673	36.13158	34000	0.92258	0.98385	0.06772	0.97652	0.98385	0.98017	0.92267	0.9
MLlibNaiveBayes	-model-type bernoulli -spark-op...	percentage_split 66% se...	0	28616	5384	84.16471	15.83529	0.24368	0.33727	63.31448	77.00022	34000	0.53785	0.95059	0.47029	0.85267	0.95059	0.89897	0.55526	0.5
FilteredClassifier	-F "weka.filters.MultiFilter -F "w...	percentage_split 66% se...	0	28147	5853	82.78529	17.21471	0.26511	0.3596	68.88182	82.09865	34000	0.50804	0.93111	0.46779	0.85073	0.93111	0.8891	0.51853	0.5

Monitorer la performance des modèles



Challenger les modèles



Disponible

No Code

- Decision Tree Classifier – Weka, Python, Spark & R
- Decision Tree Regressor – Weka, Python, Spark & R
- Gradient Boosted Trees – Weka, Python, Spark & R
- Linear Regression – Weka, Python, Spark & R
- Logistic Regression – Weka, Python, Spark & R
- Naive Bayes – Weka, Python, Spark & R
- Naive Bayes Multinomial – Weka, Python & Spark
- Random Forest Classifier – Weka, Python, Spark & R
- Random Forest Regressor – Weka, Python & Spark
- Support Vector Classifier – Weka, Python, Spark & R
- Support Vector Regressor – Weka, Python, & R
- Naive Bayes Incremental – Weka

Coding

- R
- Python
- Spark MLLIB
- Scala / Java

Drag and Drop data-science

- Weka



Bientôt

No Code

- Algorithmes non supervisés
- Deep learning
- Réseaux de neurones

Roadmap 8.1

Nouvelles fonctionnalités de la 8.1

Cloud and Ecosystem Connectivity



- Connector Updates: Spark, Mongo, Cassandra, Splunk and SFDC
- Google Cloud Platform: Cloud Storage, Big Query and Google Drive
- Amazon Web Services: Enhanced S3, AEL for EMR
- AEL for MapR

Big Data Processing



- ORC File Input and Output
- Improve Avro and Parquet
- Enhanced worker nodes
- Stream Ingestion: MQTT, JMS and WebSphere MQ

Analytics and Insights



- Streaming Data Visualization
- Enhanced Time-series plots
- Enhanced DET Filters: selections

Governance and Administration



- Improved Lineage Export
- Improved Repository Access
- Improved Logging

Des questions ?

Merci

Jean-François Monteil

Jean.monteil@hitachivantara.com

06 28 66 28 11

HITACHI
Inspire the Next

- Annexes -

Cas d'usage

Des métiers transformés par l'IoT

	Business Requirements	IoT Analytics	Business Outcomes
 Marine Asset Management	Analyse télématique	Analyse de la consommation énergétique	Réduction des coûts
 Hitachi Rail Europe	Vendre un service	Maintenance prédictive	Gains de plusieurs millions sur la maintenance
	Sortir de la maintenance préventive	Maintenance prédictive	Optimisation du taux d'utilisation de la flotte

Challenge #1

La precision d'un modèle se dégrade avec le temps. Mettre à jour ou changer de modèle sont des operations lourdes.



**Maximiser la précision
des modèles en
production**

- Suivre la précision des modèles
- Visualisation de la performance des modèles
- Challenger les nouveaux modèles versus ceux en production

Fonctionnalités

- ✓ Métriques d'évaluation pour les algorithmes de régressions et de classification.
 - ✓ Root Mean squared error, AUROC
 - ✓ Coefficient de correlation, Mean Absolute Error

- ✓ L'explorateur de modèles affiche les métriques
- ✓ Un fichier synthétisant les scores est généré

- ✓ Fonctionnalités incluses dans le data pipeline.

Challenge #2

Il n'existe pas de solution end to end pour mettre en production facilement le ML



Mise en production rapide des modèles

- Paramétrage sans code des modèles
- Personnaliser les dernières étapes de la data-prep
- Prévention de la surperformance des modèles.

Fonctionnalités

- ✓ 15 algorithmes pré-packagés
- ✓ Interface de paramétrage propre à chaque algorithme
- ✓ R, Python, Weka, MLlib

- ✓ Personnalisation de la préparation des données
 - ✓ Sampling des data
 - ✓ Choix des « features »
 - ✓ Vectorisation des

- ✓ Nombreux Modes d'évaluations –
 - ✓ Holdout Strategy
 - ✓ K-fold Cross Validation Strategy
 - ✓ Prequential Strategy

Challenge #3

Manque de collaboration, de scalabilité et de gouvernance



Collaborer, Scaler et appliquer de la gouvernance à la mise en production des Modèles

- Plateforme collaborative proposant des fonctionnalités pour tous les acteurs de la chaîne de données.
- Plateforme dédiée aux entreprises

Fonctionnalités

- ✓ Data lineage (data provenance)
 - ✓ Data Sources
 - ✓ Model Features
 - ✓ Parameters & Coefficients

- ✓ Plateforme d'intégration
 - ✓ Scalable
 - ✓ Distribuée
 - ✓ Respectueuse de Sécurité et des ACL des données