Datasets de Pridwen

Alexis Guyot

21 août 2024

Présentation par l'exemple des datasets de Pridwen et de leurs fonctionnalités. En interne, les datasets de Pridwen restent des datasets/dataframes de Spark. Ils profitent donc des mêmes "fonctionnalités internes" que ces derniers : lazy evaluation, optimisation des plans d'exécution, exécution distribuée, etc. Des fonctions permettent de facilement passer d'un dataset de Spark à un dataset de Pridwen — et vice versa — à tout moment.

Ressources additionnelles:

- lien vers le code source des tests : https://github.com/AlexisGuyot/Pridwen/blob/master/src/test/scala/DatasetTests.scala;
- lien vers le code source de l'implémentation des datasets : https://github.com/AlexisGuyot/ Pridwen/tree/master/src/main/scala/dataset.

Table des matières

1	Créer un dataset				
	1.1	Partir d'un dataset de Spark	3		
	1.2	Le transformer en dataset de Pridwen	3		
	1.3	Au besoin, revenir à un dataset de Spark	5		
2	Tra	nsformer un dataset	6		
	2.1	Changer de modèle	6		
		2.1.1 Sûretés apportées par le typage	6		
	2.2	Projection d'attribut(s)	6		
		2.2.1 Projection simple	7		
		2.2.2 Projection d'un attribut imbriqué	7		
		2.2.3 Projection de plusieurs attributs	7		
		2.2.4 Projection avec un alias	8		
		2.2.5 Sûretés apportées par le typage	9		
	2.3	Sélection de ligne(s)	9		
		2.3.1 En comparant les valeurs de deux attributs	9		
		•	10		
			11		
			11		
			12		
	2.4	11 1 71 0	13		
		3	13		
		2.4.2 Nouvel attribut avec des valeurs calculées à partir des valeurs d'autres attributs 1			
		2.1.2 1.04.01 detilode aree des raieals ealeulees à partir des raieals à daties définitions	-		

		2.4.3 Nouvel attribut avec des valeurs calculées par une UDF	16
		2.4.4 Sûretés apportées par le typage	18
	2.5	Suppression d'un attribut	18
		2.5.1 Sûretés apportées par le typage	19
	2.6	Mise à jour d'un attribut	19
		2.6.1 Renommer un attribut	19
		2.6.2 Modifier les valeurs d'un attribut	20
		2.6.3 Sûretés apportées par le typage	21
	2.7		21
		2.7.1 Sûretés apportées par le typage	22
	2.8	Jointure entre datasets	22
		2.8.1 Sûretés apportées par le typage	25
	2.9	Agrégation d'un dataset	26
		2.9.1 Sûretés apportées par le typage	26
A	Exe	mple complet	28
В	Aut	res sorties consoles	31
	B.1	Sélection de ligne(s)	31

1 Créer un dataset

1.1 Partir d'un dataset de Spark

```
val spark = SparkSession.builder.master("local").appName("PridwenDataset").getOrCreate
2
   import spark.implicits._
   case class Base(att1: String, att2: Int, att3: Boolean)
   case class Multivalued(att1: String, att2: Int, att3: Boolean, att4: List[Double])
   case class Nested(att4: String, att5: Int, att6: Boolean, att7: Base)
   val dataset = Seq(
9
      Base("A", 1, true),
Base("B", 2, false),
10
      Base("C", 3, true)
   ).toDS
13
   val datasetM = Seq(
15
      Multivalued("A", 1, true, List(1.1, 1.2, 1.3)),
16
      Multivalued("B", 2, false, List(2.1, 2.2)),
17
      Multivalued("C", 3, true, List())
18
   ).toDS
19
20
   val datasetN = Seq(
21
      Nested("A", 1, true, Base("B", 2, false)),
      Nested("C", 3, true, Base("D", 4, false)),
      Nested("E", 5, true, Base("E", 6, false))
24
   ).toDS
```

1.2 Le transformer en dataset de Pridwen

```
val data = dataset.asModel[Relation]
val dataM = datasetM.asModel[JSON]
val dataN = datasetN.asModel[JSON]

// Syntaxes alternatives
val data = Data(dataset).as[Relation]
val data = Data[Relation](dataset)
```

```
data.describe("MyRelation", true)
```

```
dataM.describe("MyMultiJSON", true)
```

```
======= MyMultiJSON
2
  Model: JSON
  Schema:
  - att1: String
6
  - att2: Int
  - att3: Boolean
8
  - att4: List[Double]
  +---+
11
  |att1|att2| att3| att4 |
12
  +---+
  | A | 1 | true|[1.1, 1.2, 1.3]|
14
  | B | 2 | false | [2.1, 2.2] |
15
               []
  | C | 3 | true|
16
17
18
  _____
19
```

```
dataN.describe("MyNestedJSON", true)
```

```
- att3: Boolean

- att4: Att3: Boolean

- att4: Att3: Att3
```

1.3 Au besoin, revenir à un dataset de Spark

```
val sparkDS = data.toDS

// Syntaxe alternative
val sparkDS = data.toDS.withSchema[Base]
```

2 Transformer un dataset

2.1 Changer de modèle

En interne, cette transformation ne modifie pas la structure contenant les données du dataset. S'il s'agit d'un dataset de Spark paramétré par un schéma S (sous forme de classe), alors la structure interne du nouveau dataset de Pridwen obtenu après changement de modèle est toujours un dataset de Spark paramétré par la classe S.

```
data.as[JSON].describe(true)
```

```
===== Dataset
2
  Model: JSON
3
  Schema:
  - att1: String
   - att2: Int
   - att3: Boolean
  +---+
10
  |att1|att2| att3|
11
  +----+
12
    A | 1 | true|
13
     B | 2 | false |
14
    C | 3 | true|
15
16
17
   _____
```

2.1.1 Sûretés apportées par le typage

```
dataM.as[Relation] // Ne compile pas puisque le schéma de dataM n'est pas conforme au modèle relationnel

data.as[Graph] // Ne compile pas puisque le schéma de data n'est pas conforme au modèle graphe
```

2.2 Projection d'attribut(s)

Le nouveau schéma du dataset après projection est automatiquement inféré à partir du schéma de départ des données, des noms et des types des attributs sélectionnés. Le dataset sous-jacent devient un dataframe (Dataset[Row]) puisque Spark perd la trace du schéma après application d'une projection. Le schéma du dataframe obtenu (sous forme de StructType ¹) est mis à jour pour correspondre à celui du dataset de Pridwen.

 $^{1. \ \}texttt{https://spark.apache.org/docs/1.5.0/api/java/org/apache/spark/sql/types/StructType.html} \\$

2.2.1 Projection simple

```
data.select(col('att1)).describe(true)
```

2.2.2 Projection d'un attribut imbriqué

```
dataN.select(col('att7) -> col('att2)).describe(true)
```

2.2.3 Projection de plusieurs attributs

```
dataN.select(col('att4) && col('att7) -> col('att2)).describe(true)
```

```
====== Dataset
   Model: JSON
   Schema:
   - att4: String
   - att2: Int
   +---+
   |att4|att2|
10
   +---+
11
   | A | 2 |
| C | 4 |
| E | 6 |
12
13
14
15
16
```

2.2.4 Projection avec un alias

```
data.select(col('att1).as('test)).describe(true)
```

```
dataN.select(col('att4) && (col('att7) -> col('att1)).as('test)).describe(true)
```

```
1 ======== Dataset

2 Model: JSON

4 Schema:
6 - att4: String
```

```
7 - test: String
8
9 +---+
10 |att4|test|
11 +---+
12 | A | B |
13 | C | D |
14 | E | E |
15 +---+
16
17
```

2.2.5 Sûretés apportées par le typage

```
data.select(col('fail)) // Ne compile pas puisque le schéma de data ne contient pas
  d'attribut nommé fail
```

2.3 Sélection de ligne(s)

Cette transformation ne modifie pas le schéma de la structure contenant les données du dataset. S'il s'agit d'un dataset de Spark paramétré par un schéma S (sous forme de classe), alors la structure interne du nouveau dataset de Pridwen obtenu après sélection est toujours un dataset de Spark paramétré par la classe S.

2.3.1 En comparant les valeurs de deux attributs

```
dataN.filter(col('att4) === col('att7) -> col('att1)).describe(true)
```

```
===== Dataset
  Model: JSON
  Schema:
  - att4: String
  - att5: Int
  - att6: Boolean
  - att7:
     - att1: String
10
     - att2: Int
11
     - att3: Boolean
13
14
  |att4|att5|att6| att7
15
  +---+
16
  | E| 5 |true|{E, 6, false}|
17
  +----+
18
19
```

2.3.2 En comparant les valeurs d'un attribut avec une constante

```
dataN.filter(col('att7) -> col('att1) === v("D")).describe(true)
```

```
===== Dataset
  Model: JSON
  Schema:
  - att4: String
  - att5: Int
  - att6: Boolean
  - att7:
    - att1: String
     - att2: Int
     - att3: Boolean
12
13
  +---+
  |att4|att5|att6| att7
15
  +----+
16
  | C | 3 |true|{D, 4, false}|
17
18
19
```

```
// Autres opérations de comparaison prédéfinies
```

```
data.filter(col('att2) =!= v(2)).describe(true)
data.filter(col('att2) > v(2)).describe(true)

data.filter(col('att2) >= v(2)).describe(true)

data.filter(col('att2) < v(2)).describe(true)

data.filter(col('att2) <= v(2)).describe(true)

data.filter(col('att3).isNull).describe(true)

data.filter(col('att3).isNotNull).describe(true)</pre>
```

Voir section B.1 pour les sorties consoles des transformations ci-dessus.

2.3.3 Avec plusieurs conditions

```
dataN.filter(
    col('att7) -> col('att1) === v("D") ||
    col('att4) === col('att7) -> col('att1)
    ).describe(true)
```

```
===== Dataset
  Model: JSON
  Schema:
  - att4: String
  - att5: Int
  - att6: Boolean
  - att7:
    - att1: String
    - att2: Int
11
    - att3: Boolean
12
13
  +---+
14
  |att4|att5|att6| att7
15
16
  | C | 3 |true|{D, 4, false}|
17
  | E | 5 | true | {E, 6, false } |
18
  +----+
  _____
```

2.3.4 Comparaison basée sur une UDF

```
// Appliquée sur certains attributs
data.filter(
    col('att1) && col('att2),
    (x: String, y: Int) => x == "A" || y == 2
).describe(true)
```

```
====== Dataset
2
  Model: Relation
  Schema:
   - att1: String
  - att2: Int
  - att3: Boolean
  +---+
  |att1|att2| att3|
11
  +---+
  | A | 1 | true|
13
  | B | 2 | false|
  +---+
15
16
17
```

```
// Appliquée sur tous les attributs
data.filter((x: String, y: Int, z: Boolean) => x == "A" || y == 2 || z).describe(true)
```

```
===== Dataset
1
  Model: Relation
  Schema:
  - att1: String
  - att2: Int
  - att3: Boolean
  +---+
10
  |att1|att2| att3|
11
12
  | A | 1 | true|
13
  | B | 2 | false |
  | C | 3 | true|
16
  +----+
17
  _____
```

2.3.5 Sûretés apportées par le typage

```
dataN.filter(col('att4) === col('att7) -> col('att2)) // Ne compile pas parce que les
    attributs att4 et att7.att2 n'ont pas le même type

dataN.filter(col('att7) -> col('att1) === v(1)) // Ne compile pas parce que l'attribut
    att7.att1 n'est pas du même type que la valeur 1
```

```
data.filter(col('att1) && col('att2), (x: String, y: Int) => 0) // Ne compile pas parce
    que la valeur de retour de l'UDF n'est pas un booléen

data.filter(col('att1) && col('att2), (x: String, y: String) => true) // Ne compile pas
    parce que l'attribut att2 (Int) n'est pas de type String

data.filter(col('att1) && col('att2), (x: String, y: Int, z: Boolean) => y == 2) // Ne
    compile pas parce que l'UDF a trois paramètres d'entrée alors que seuls deux
    attributs sont sélectionnés

dataN.filter(col('fail) === col('att7) -> col('att1)) // Ne compile pas parce que
    l'attribut fail n'existe pas dans le schéma de dataN
```

2.4 Ajout d'un attribut

Le nouveau schéma du dataset après ajout de l'attribut est automatiquement inféré à partir du schéma de départ des données, du nom passé en paramètre, et de la valeur ou du type de retour de l'opérateur/de la fonction utilisée pour calculer les valeurs du nouvel attribut. Le dataset sous-jacent devient un dataframe (Dataset[Row]) puisque Spark perd la trace du schéma après ajout d'un nouvel attribut. Le schéma du dataframe obtenu (sous forme de StructType ²) est mis à jour pour correspondre à celui du dataset de Pridwen.

2.4.1 Nouvel attribut avec des valeurs constantes

```
data.add(col('test), 0).keepModel.describe(true)
```

```
====== Dataset
  Model: Relation
   Schema:
   - att1: String
   - att2: Int
   - att3: Boolean
   - test: Int
   +---+
11
   |att1|att2| att3|test|
12
   +---+
13
   | A | 1 | true | 0 |
   | B | 2 | false | 0 |
   | C | 3 | true| 0 |
16
18
19
```

^{2.} https://spark.apache.org/docs/1.5.0/api/java/org/apache/spark/sql/types/StructType.html

```
// Ajout imbriqué
dataN.add(col('att7) -> col('test), 0).keepModel.describe(true)
```

```
===== Dataset
  Model: JSON
  Schema:
  - att4: String
  - att5: Int
  - att6: Boolean
  - att7:
9
    - att1: String
10
    - att2: Int
11
    - att3: Boolean
12
    - test: Int
13
  +----+
15
  |att4|att5|att6| att7 |
16
  +---+
  | A | 1 |true|{B, 2, false, 0}|
18
  | C | 3 |true|{D, 4, false, 0}|
19
  | E | 5 | true | {E, 6, false, 0} |
20
  +----+
21
```

```
// Ajout nécessitant un changement de modèle data.add(col('test), List[Int](0)).changeModel[JSON].describe(true)
```

```
====== Dataset
  Model: JSON
  Schema:
  - att1: String
  - att2: Int
  - att3: Boolean
  - test: List[Int]
10
11
  +---+
  |att1|att2| att3|test|
12
  +---+
13
  | A | 1 | true| [0]|
14
  | B | 2 | false | [0] |
15
  | C | 3 | true| [0]|
16
  +---+
17
18
19
```

2.4.2 Nouvel attribut avec des valeurs calculées à partir des valeurs d'autres attributs

```
data.add(col('test), col('att2) + v(10)).keepModel.describe(true)

// Autres opérations que + prédéfinies : -, *, %, /
```

```
===== Dataset
  Model: Relation
  Schema:
  - att1: String
  - att2: Int
  - att3: Boolean
  - test: Int
10
  +----+
11
  |att1|att2| att3|test|
  +----+---+
  | A | 1 | true| 11 |
  | B | 2 | false | 12 |
15
  | C | 3 | true| 13 |
16
  +---+
17
18
  _____
19
```

```
dataN.add(col('test), col('att5) + (col('att7) -> col('att2))).keepModel.describe(true)
```

```
===== Dataset
  Model: JSON
  Schema:
  - att4: String
  - att5: Int
  - att6: Boolean
  - att7:
9
    - att1: String
10
    - att2: Int
11
    - att3: Boolean
12
  - test: Int
13
14
  +---+
15
  |att4|att5|att6| att7 |test|
  +---+
  | A | 1 |true|{B, 2, false}| 3 |
```

2.4.3 Nouvel attribut avec des valeurs calculées par une UDF

```
// À partir d'un seul attribut (sans imbrication)
data.add(col('test), col('att2), (x: Int) => x + 1).keepModel.describe(true)
```

```
===== Dataset
  Model: Relation
  Schema:
  - att1: String
  - att2: Int
  - att3: Boolean
  - test: Int
11
  +---+
  |att1|att2| att3|test|
12
  +---+
  | A | 1 | true| 2 |
  | B | 2 | false | 3 |
15
  | C | 3 | true| 4 |
  +---+
17
18
19
```

```
// À partir d'un seul attribut (avec imbrication)
dataN.add(
    col('att7) -> col('test),
    col('att7) -> col('att2),
    (x: Int) => x + 1
) .keepModel.describe(true)
```

```
Model: JSON

Schema:
- att4: String
- att5: Int
- att6: Boolean
- att7:
```

```
- att1: String
10
    - att2: Int
11
    - att3: Boolean
12
    - test: Int
13
14
  +----+
15
  |att4|att5|att6| att7
16
17
  +---+
  | A | 1 |true|{B, 2, false, 3}|
18
  | C | 3 |true|{D, 4, false, 5}|
  | E | 5 |true|{E, 6, false, 7}|
  +----+
21
22
```

```
// À partir de plusieurs attributs
data.add(
    col('test), col('att1) && col('att2),
    (x: String, y: Int) => s"$x$y"
).keepModel.describe(true)
```

```
===== Dataset
1
  Model: Relation
  Schema:
  - att1: String
  - att2: Int
  - att3: Boolean
  - test: String
10
  +----+
11
  |att1|att2| att3|test|
12
  +----+
13
  | A | 1 | true| A1 |
  | B | 2 | false | B2 |
  | C | 3 | true| C3 |
  +----+
17
18
19
```

```
// À partir de tous les attributs
data.add(col('test), "*", (x: String, y: Int, z: Boolean) => 0).keepModel.describe(true)
```

```
1 ======= Dataset
2 3 Model: Relation
```

```
Schema:
   - att1: String
   - att2: Int
   - att3: Boolean
   - test: Int
9
10
11
   |att1|att2| att3|test|
12
13
   +---+
   | A | 1 | true| 0 |
     B | 2 | false | 0 |
   | C | 3 | true| 0 |
     ---+---+
17
18
19
```

2.4.4 Sûretés apportées par le typage

```
data.add(col('test), List[Int]()).keepModel // Ne compile pas parce qu'un attribut
    multivalué ne peut pas être ajouté àune relation

data.add(col('test), col('att1) + v(10)).keepModel // Ne compile pas parce que
    l'attribut att1 n'est pas un attribut numérique

data.add(col('test), col('att1) + col('att2)).keepModel // Idem, seul att2 est un
    attribut numérique

data.add(col('test), col('fail) + v(10)).keepModel // Ne compile pas parce que
    l'attribut fail n'existe pas dans le schéma de data

data.add(col('test), col('att1) && col('att2), (x: String, y: String) =>
    s"$x$y").keepModel // Ne compile pas parce que la signature de la fonction passée
    en paramètre est erronée (att2 est de type Int alors que y est de type String)
```

2.5 Suppression d'un attribut

Le nouveau schéma du dataset après suppression est automatiquement inféré à partir du schéma de départ des données, duquel est retiré l'attribut dont le nom est passé en paramètre. Le dataset sous-jacent devient un dataframe (Dataset[Row]) puisque Spark perd la trace du schéma après suppression d'un attribut. Le schéma du dataframe obtenu (sous forme de StructType ³) est mis à jour pour correspondre à celui du dataset de Pridwen.

```
data.drop(col('att1)).describe(true)
```

```
1 ====== Dataset
```

^{3.} https://spark.apache.org/docs/1.5.0/api/java/org/apache/spark/sql/types/StructType.html

2.5.1 Sûretés apportées par le typage

```
data.drop(col('fail)) // Ne compile pas parce que l'attribut fail n'existe pas dans le
    schéma de data
```

2.6 Mise à jour d'un attribut

Le nouveau schéma du dataset après mise à jour de l'attribut est automatiquement inféré à partir du schéma de départ des données, des noms d'attributs passés en paramètres et éventuellement du type de retour de la fonction utilisée pour modifier les valeurs de l'attribut. Le dataset sous-jacent devient un dataframe (Dataset[Row]) puisque Spark perd la trace du schéma après la mise à jour d'un attribut. Le schéma du dataframe obtenu (sous forme de StructType ⁴) est mis à jour pour correspondre à celui du dataset de Pridwen.

2.6.1 Renommer un attribut

```
data.withColumnRenamed('att1, 'test).describe(true)
```

```
model: Relation

Model: Relation

Schema:
    - test: String
    - att2: Int
    - att3: Boolean

+---+---+
| test|att2| att3|
```

^{4.} https://spark.apache.org/docs/1.5.0/api/java/org/apache/spark/sql/types/StructType.html

2.6.2 Modifier les valeurs d'un attribut

```
// Avec changement de nom
data.update('att1, 'test, (x: String) => 0).keepModel.describe(true)
```

```
===== Dataset
2
  Model: Relation
  Schema:
  - test: Int
6
  - att2: Int
  - att3: Boolean
  +---+
  |test|att2| att3|
11
  +---+
12
  | 0 | 1 | true|
13
  | 0 | 2 | false |
14
  | 0 | 3 | true|
15
  +----+
16
17
18
  _____
```

```
// Sans changement de nom
data.update('att1, (x: String) => 0).keepModel.describe(true)
```

2.6.3 Sûretés apportées par le typage

```
data.update('fail, 'test, (x: String) => 0).keepModel // Ne compile pas parce que l'attribut fail n'existe pas dans le schéma de data

data.update('att1, 'test, (x: Int) => 0).keepModel // Ne compile pas parce que la signature de la fonction passée en paramètre est erronée (att1 est un attribut de type String alors que x est de type Int)
```

2.7 Tri d'un dataset

Cette transformation ne modifie pas le schéma de la structure contenant les données du dataset. S'il s'agit d'un dataset de Spark paramétré par un schéma S (sous forme de classe), alors la structure interne du nouveau dataset de Pridwen obtenu après tri des données est toujours un dataset de Spark paramétré par la classe S.

```
// Un critère d'ordre. Modes supporté : asc (croissant), desc (décroissant)
data.orderBy(col('att1).desc).describe(true)
```

```
===== Dataset
  Model: Relation
   Schema:
   - att1: String
   - att2: Int
   - att3: Boolean
   +----+
10
   |att1|att2| att3|
11
   +----+
12
   | C | 3 | true|
13
    B | 2 | false|
   | A | 1 | true|
   +---+
16
18
```

```
// Plusieurs critères d'ordre data.orderBy(col('att1).desc && col('att2).asc).describe(true)
```

```
===== Dataset
  Model: Relation
  Schema:
   - att1: String
   - att2: Int
   - att3: Boolean
   +---+
10
   |att1|att2| att3|
11
   +----+
12
   | C | 3 | true|
13
    B | 2 |false|
14
   | A | 1 | true|
15
   +----+
16
17
```

2.7.1 Sûretés apportées par le typage

```
data.orderBy(col('fail).desc) // Ne compile pas parce que l'attribut fail n'existe pas
  dans le schéma de data
```

2.8 Jointure entre datasets

Le nouveau schéma du dataset après jointure est automatiquement inféré en fusionnant les schémas de départ des données. Le dataset sous-jacent devient un dataframe (Dataset[Row]) puisque Spark perd la trace du schéma après jointure. Le schéma du dataframe obtenu (sous forme de StructType ⁵) est mis à jour pour correspondre à celui du dataset de Pridwen.

```
Model: Relation

Schema:
- truc: String
- test: Int
```

 $^{5. \ \} https://spark.apache.org/docs/1.5.0/api/java/org/apache/spark/sql/types/StructType.html$

```
// Jointure interne avec une seule condition
data.join(data2, col('att1) === col('truc)).keepLeftModel.describe(true)
```

```
====== Dataset
  Model: Relation
  Schema:
  - att1: String
  - att2: Int
  - att3: Boolean
  - truc: String
9
  - test: Int
10
  +---+
12
  |att1|att2| att3|truc|test|
13
  +---+
  | A | 1 | true| A | 1 |
  | B | 2 | false | B | 0 |
  | C | 3 | true| C | 1 |
17
  +---+
18
19
20
```

```
// Jointure interne avec plusieurs conditions conservant le modèle du jeu de données
    gauche (data). Supporte les mêmes opérateurs de comparaison que filter.

data.join(
    data2,
    col('att1) === col('truc) && col('att2) > col('test)
).keepLeftModel.describe(true)
```

```
------ Dataset

Model: Relation

Schema:
- attl: String
- att2: Int
```

```
8 - att3: Boolean
- truc: String
- test: Int

11
12 +---+---+---+
13 |att1|att2| att3|truc|test|
14 +---+---+---+
15 | B | 2 |false| B | 0 |
16 | C | 3 | true| C | 1 |
17 +---+---+---+
18
19
```

```
// Jointure interne conservant le modèle du jeu de données droit (dataM)
data.join(dataM, col('att1) === col('att1)).keepRightModel.describe(true)
```

```
===== Dataset
2
  Model: JSON
  Schema:
  - att1: String
  - att2: Int
  - att3: Boolean
  - att1: String
  - att2: Int
  - att3: Boolean
  - att4: List[Double]
12
  +---+
  |att1|att2| att3|att1|att2| att3| att4
15
16
  | A | 1 | true | A | 1 | true | [1.1, 1.2, 1.3] |
17
  | B | 2 | false | B | 2 | false | [2.1, 2.2] |
18
  | C | 3 | true| C | 3 | true|
  +---+
21
  _____
```

```
// Jointure interne avec changement de modèle data.join(dataM, col('attl) === col('attl)).changeModel[JSON].describe(true)
```

```
- att2: Int
  - att3: Boolean
  - att1: String
  - att2: Int
10
  - att3: Boolean
11
  - att4: List[Double]
12
13
  +---+
14
  |att1|att2| att3|att1|att2| att3| att4
15
  +---+---+----
  | A | 1 | true| A | 1 | true|[1.1, 1.2, 1.3]|
  | B | 2 | false | B | 2 | false | [2.1, 2.2] |
  | C | 3 | true| C | 3 | true|
                           []
19
  +---+---+---
20
21
  _____
```

```
// Avec mention explicite du mode de jointure. Modes supportés : inner, cross, outer,
    full, fullouter, full_outer, left, leftouter, left_outer, right, rightouter,
    right_outer (tout sauf semi et anti jointures, pour l'instant)
data.join(data2, col('att1) === col('truc), "left").keepLeftModel.describe(true)
```

```
====== Dataset
  Model: Relation
  Schema:
  - att1: String
  - att2: Int
  - att3: Boolean
  - truc: String
  - test: Int
10
11
  +---+
12
  |att1|att2| att3|truc|test|
13
  +---+
  | A | 1 | true| A | 1 |
  | B | 2 | false | B | 0 |
  | C | 3 | true| C | 1 |
17
  +---+
18
19
20
```

2.8.1 Sûretés apportées par le typage

```
data.join(data2, col('att1) === col('truc), "fail").keepLeftModel // Ne compile pas
parce que "fail" n'est pas un mode de jointure supporté
```

```
data.join(dataM, col('att1) === col('att1)).keepLeftModel // Ne compile pas parce que
    le résultat serait une relation (keepLeftModel) possédant un attribut multivalué
    (att4 de dataM)

data.join(data2, col('fail) === col('truc)).keepLeftModel // Ne compile pas parce que
    l'attribut fail n'existe pas dans le schéma de data
```

2.9 Agrégation d'un dataset

Le nouveau schéma du dataset après agrégation est automatiquement inféré à partir du schéma de départ des données, des noms d'attributs passés en paramètres à la fonction groupBy et des types de retour des opérateurs passés en paramètres à la fonction agg. Les nouveaux attributs ajoutés prennent le nom de l'opérateur utilisé pour calculer leurs valeurs. Le dataset sous-jacent devient un dataframe (Dataset[Row]) puisque Spark perd la trace du schéma après agrégation. Le schéma du dataframe obtenu (sous forme de StructType ⁶) est mis à jour pour correspondre à celui du dataset de Pridwen.

```
====== Dataset
  Model: Relation
   Schema:
   - att3: Boolean
   - max: Int
   - avg: Double
   - count: Long
10
   +----+
11
   | att3|count|avg|max|
12
13
   ----+---+
   | true| 2 |2.0| 3 |
   |false| 1 |2.0| 2 |
16
   +----+
17
```

2.9.1 Sûretés apportées par le typage

```
data.groupBy(col('att3)).agg(col('att1).avg).keepModel // Ne compile pas parce que att1 n'est pas un attribut numérique alors que l'opération avg ne s'applique que sur les attributs de ce type
```

^{6.} https://spark.apache.org/docs/1.5.0/api/java/org/apache/spark/sql/types/StructType.html

data.groupBy(col('fail)).agg(col('fail).count).keepModel // Ne compile pas parce que l'attribut fail n'existe pas dans le schéma de data

A Exemple complet

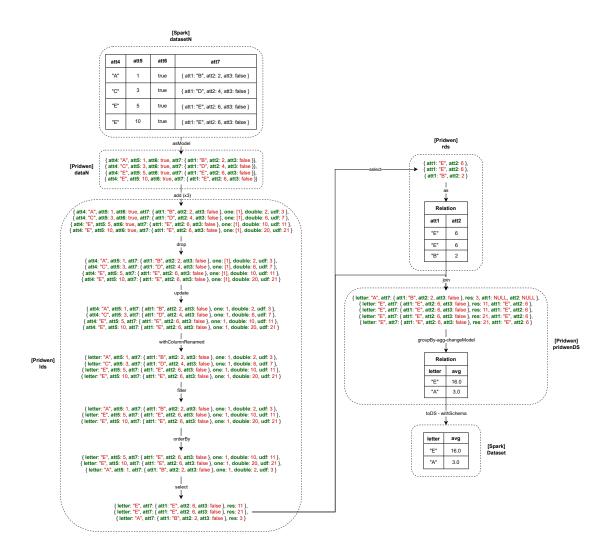


FIGURE 1 – Transformations appliquées

```
val datasetN = Seq(
    SchemaDepartNested("A", 1, true, SchemaDepart("B", 2, false)),
    SchemaDepartNested("C", 3, true, SchemaDepart("D", 4, false)),
    SchemaDepartNested("E", 5, true, SchemaDepart("E", 6, false)),
    SchemaDepartNested("E", 10, true, SchemaDepart("E", 6, false))
).toDS

val dataN = datasetN.asModel[JSON]
```

```
val lds = dataN.add(col('one), List[Int](1)).keepModel
10
       .add(col('double), col('att5) * v(2)).keepModel
       .add(col('udf), col('double) && col('one) && col('att6), (x: Int, y: List[Int], z:
           Boolean) \Rightarrow if(z) x + y(0) else x - y(0)).keepModel
       .drop(col('att6))
13
       .update('one, (x: List[Int]) \Rightarrow x(0)).keepModel
14
       .withColumnRenamed('att4, 'letter)
       .filter(col('letter) === col('att7) -> col('att1) || col('udf) === v(3))
16
       .orderBy(col('letter).desc)
       .select(col('letter) && col('att7) && col('udf).as('res))
   lds.describe(true)
20
   val rds = lds.select(col('att7) -> col('att1) && col('att7) -> col('att2)).as[Relation]
21
   rds.describe(true)
22
23
   val pridwenDS = lds.join(rds, col('letter) === col('att1), "left").keepLeftModel
24
      .groupBy(col('letter))
25
       .agg(col('res).avg)
26
       .changeModel[Relation]
27
   pridwenDS.describe(true)
   case class FinalSchema(letter: String, avg: Double)
30
   pridwenDS.toDS.withSchema[FinalSchema].show
```

Transformations appliquées (figure 1):

- 1. partir d'un dataset de Spark;
- 2. le transformer en dataset de Pridwen;
- 3. ajout d'un attribut (x3);
- 4. suppression d'un attribut;
- 5. modifier des valeurs d'un attribut;
- 6. renommer un attribut;
- 7. sélection de lignes;
- 8. tri d'un dataset;
- 9. projection d'attributs (x2);
- 10. changement de modèle;
- 11. jointure entre datasets;
- 12. agrégation d'un dataset;
- 13. revenir à un dataset de Spark.

```
model: JSON

Model: JSON

Schema:
- letter: String
- att7:
- att1: String
```

```
9 - att2: Int
    - att3: Boolean
  - res: Int
11
12
  +----+
13
  |letter| att7 |res|
+----+
14
15
  | E |{E, 6, false}| 11|
| E |{E, 6, false}| 21|
| A |{B, 2, false}| 3|
16
17
  +----+
19
20
  _____
21
22
  ====== Dataset
23
24
  Model: Relation
  Schema:
  - att1: String
  - att2: Int
  +---+
31
  |att1|att2|
32
  +---+
33
  | E | 6 |
| E | 6 |
34
35
  | B | 2 |
36
37
   +---+
  _____
  ====== Dataset
41
  Model: Relation
43
  Schema:
45
  - letter: String
46
  - avg: Double
47
48
  +----+
  |letter| avg|
  +----+
51
  | E |16.0|
52
  | A | 3.0|
53
  +----+
54
55
56
57
  +----+
58
  |letter| avg|
60 +----+
```

B Autres sorties consoles

B.1 Sélection de ligne(s)

```
data.filter(col('att2) =!= v(2)).describe(true)
```

```
===== Dataset
  Model: Relation
  Schema:
  - att1: String
  - att2: Int
  - att3: Boolean
  +---+
10
  |att1|att2|att3|
11
  +---+
12
  | A | 1 |true|
13
  | C | 3 |true|
  +----+
```

```
data.filter(col('att2) > v(2)).describe(true)
```

```
===== Dataset
  Model: Relation
  Schema:
  - att1: String
  - att2: Int
  - att3: Boolean
  +---+
  |att1|att2|att3|
11
  +----+
12
  | C | 3 |true|
13
  +----+
14
15
16
```

```
data.filter(col('att2) >= v(2)).describe(true)
  ===== Dataset
  Model: Relation
  Schema:
  - att1: String
  - att2: Int
  - att3: Boolean
  +----+
10
  |att1|att2| att3|
11
  +----+
12
  | B | 2 |false|
13
  | C | 3 | true|
  +----+
15
  _____
  | data.filter(col('att2) < v(2)).describe(true)</pre>
  ====== Dataset
  Model: Relation
  Schema:
  - att1: String
  - att2: Int
  - att3: Boolean
  +----+
  |att1|att2|att3|
  +---+
  | A | 1 |true|
  +---+
15
16
  data.filter(col('att2) <= v(2)).describe(true)</pre>
  ===== Dataset
  Model: Relation
  Schema:
  - att1: String
```

```
data.filter(col('att3).isNull).describe(true)
```

```
data.filter(col('att3).isNotNull).describe(true)
```

```
====== Dataset
  Model: Relation
3
  Schema:
   - att1: String
6
   - att2: Int
  - att3: Boolean
  +----+
10
  |att1|att2| att3|
  +----+
  | A | 1 | true|
13
14 | B | 2 | false |
15 | C | 3 | true|
16 +----+
```