



Université Sorbonne Paris Cité	UNIVERSITE PARIS 13
Institut Galilée	Année Universitaire
Laboratoire d'Informatique de Paris Nord	2019 / 2020
La Data e(s)t le monde de demain	🕴 🕴 🛊 F. Boufarès
La Data/La Donnée	boufares@lipn.univ-paris13.fr
	† † †
Bases de Données Avancées- Entrepôts de Données	iDQMS→ Smart Data



DATA MANGEMENT & MACHINE LEARNING, the future!

(DATA BASE, DATA WAREHOUSE, DATA MANAGER, DATA LAKE, ... BIG DATA!)



Think DIFFERENTLY, BIGGER and SMARTER!

Votre mission, si vous l'acceptez, est l'excellence « EID : The Excellence in Data Use! »

Si vous échouez, nous nierons avoir eu connaissance de vos agissements!

EID : L'Excellence dans l'Investigation des Données → EDI : Excellence in Data Investigation

Vous êtes le TOUBIB-TABIB des données : Un **Data-Logue** tels que par exemple les Cardio-logues, les Pneumo-logues, les Uro-logues,...)!

Vous disposez des outils (que vous avez à créer) qui vous permettent de DIAGNOSTIQUER les anomalies de votre patient la source de données DataSource! Est-ce une mission possible ?! SiSi C PO CIBLE !!!

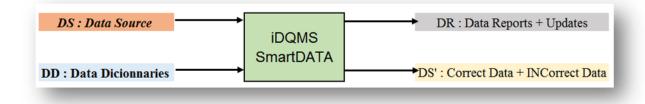
VOTRE MISSION SI VOUS L'ACCEPTEZ EST DE DONNER UN SENS AUX DONNEES! SI VOUS ECHOUEZ, NOUS NIERONS AVOIR EU CONNAISSANCE DE VOS AGISSEMENTS!

Faites le diagnostic automatiquement qui vous permet :

- de détecter les erreurs (les anomalies), et ensuite,
- de corriger les anomalies

Vous êtes en train de développer un outil de qualité très intelligent : → >>>> SmartDATA Est-ce une mission impossible ?! SiSi C PO CIBLE !!!

iDQMS tool : An intelligent Data Quality Management System tool → >>>> SmartDATA











DS: Data Source	Data with anomalies (Examples : CSV file, SQL table)
DD : Data Dictionnaries	Dictionnaries such as DDRE for Regular Expressions and DDVS for Valid Strings
DR : Data Reports	Reports that contain diagnostics (metrics & mesures), to help correcting INVALID DATA (Cleaning)
Updates	A set of actions to do to better correct Data (UPDATE DataSource SET= WHERE; Etc)
Correct Data	VALID Records (with NO anomalies such as Heteregeneous Data, Null Value, Functional Dependency, Deduplication,)
INCorrect Data	INVALID Records (with anomalies, at least one) DSWARNING

Etant donné une source de données au format CSV (Comma-separated values, connu sous le sigle CSV, est un format texte ouvert représentant des données tabulaires sous forme de valeurs séparées par des virgules), composée d'une seule « colonne » et de plusieurs lignes (enregistrements). Les valeurs, sur une ligne, sont séparées par le séparateur « ; » par exemple.

Le but est de l'éclater en plusieurs colonnes afin de la diagnostiquer (diagnostiquer chacune des colonnes), et donc de tenter d'homogénéiser les données, de détecter et ensuite de corriger d'éventuelles anomalies (intra-colonne, inter-colonnes et inter-lignes).

Plusieurs rapports sont à établir sur la source de données (DR : Les rapports sur la source de données ; The data source reports). Ils permettent d'établir, d'une part, les diagnostics syntaxiques des colonnes (The syntactic diagnosis of the columns), et d'autres part, les diagnostics sémantiques des colonnes (The semantic diagnosis of the columns).

Diagnostiquer chacune des colonnes pourrait aider à :

- transformer et homogénéiser le contenu des colonnes et
- détecter et ensuite de corriger d'éventuelles anomalies (intra-colonne, inter-colonnes et interlignes) : réaliser le nettoyage des données !



Les exemples ci-dessous permettent d'expliciter les différentes étapes des diagnostics nécessaires afin d'aider à la détection et la correction des anomalies. L'étape de l'analyse des données peut être appelée profilage des données.

Etant donné la source de la figure 1 ci-dessous.

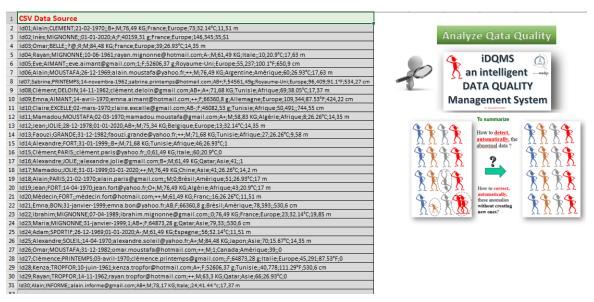


Figure 1 : La source de données **DS** (**CSVFile**_i, Une seule colonne)

L'éclatement de la source (un fichier CSV, une table d'une seule colonne) permet d'avoir la table suivante, de nom **CSV2TABCOLUMNS**, de la figure 2.

enve - c - c - l													
CSV Data Source, Only one column	Col1	Col2	Col3	Col4	Col5	Col6	Co17	Col8	Col9	Col10	Col11	Col12	Col13
2 Id01;Alain;CLEMENT;21-02-1970;;B+;M;76,49 KG;France		Alain	CLEMENT	21/02/1970		B+	М	76,49 KG		Europe		32.14°C	11,51 m
Id02;Inès;MIGNONNE;;01-01-2020;A;F;40159,31 g;Fran		Inès	MIGNONNE		01/01/2020	A	F	40159,31 g		Europe	146,345		5 \$1
Id03;Omar;BELLE;;?@;R;M;84,48 KG;France;Europe;39;		Omar	BELLE		?@	R	М	84,48 KG		Europe		26.93°C	14,35 m
Id04;Rayan;MIGNONNE;10-06-1961;rayan.mignonne@		Rayan	MIGNONNE	10/06/1961	rayan.mignonne@hotmail.com	A-	М	61,49 KG	Itale			20.9°C	17,63 m
Id05;Eve;AIMANT;;eve.aimant@gmail.com;1;F;52606,		Eve	AIMANT		eve.aimant@gmail.com	1	F	52606,37 g	Royaume-U		,	100.1°F	650,9 cm
7 Id06;Alain;MOUSTAFA;26-12-1969;alain.moustafa@y	ahoo.fr;++;M;76,49 Id06	Alain	MOUSTAFA		alain.moustafa@yahoo.fr	++	М	76,49 KG		Amérique		26.93°C	17,63 m
Id07;Sabrine;PRINTEMPS;14-novembre-1962;sabrine.printe	mps@hotmail.com;/ Id07	Sabrine	PRINTEMPS	14-nov-62	sabrine.printemps@hotmail.com	AB+	F	54561,49g	Royaume-U	Europe	96,409	91.1°F	534,27 cm
Id08;Clément;DELOIN;14-11-1962;clément.deloin@gi	mail.com;AB+;A+;7 Id08	Clément	DELOIN	14/11/1962	clément.deloin@gmail.com	AB+	A+	71,68 KG	Tunisie	Afrique		38.05°C	17,37 m
0 Id09;Emna;AIMANT;14-avril-1970;emna.aimant@hot	mail.com;++;F;663(Id09	Emna	AIMANT	14-avr-70	emna.aimant@hotmail.com	++	F	66360,8 g	Allemagne	Europe	109,344	87.53°F	424,22 cm
1 Id10;Claire;EXCELLE;02-mars-1970;claire.excelle@gm	ail.com;AB-;F;4608 ld10	Claire	EXCELLE	02-mars-70	claire.excelle@gmail.com	AB-	F	46082,53 g	Tunisie	Afrique	50,491		744,55 cm
2 Id11;Mamadou;MOUSTAFA;02-03-1970;mamadou.mo	ustafa@gmail.cor ld11	Mamadou	MOUSTAFA	02/03/1970	mamadou.moustafa@gmail.com	A+	М	58,83 KG	Algérie	Afrique	8	26.26°C	14,35 m
3 Id12;Jean;JOLIE;28-12-1978;01-01-2020;AB+;M;75,34 KG	3;Belgique;Europe ld12	Jean	JOLIE	28/12/1978	01/01/2020	AB+	М	75,34 KG	Belgique	Europe	13	32.14°C	14,35 m
4 Id13;Faouzi;GRANDE;31-12-1982;faouzi.grande@yah	oo.fr;++;M;71,68 KG ld13	Faouzi	GRANDE	31/12/1982	faouzi.grande@yahoo.fr	++	М	71,68 KG	Tunisie	Afrique	27	26.26°C	9,58 m
5 Id14;Alexandre;FORT;31-01-1999;;B+;M;71,68 KG;Tuni:	sie;Afrique;46;26.9 ld14	Alexandre	FORT	31/01/1999		B+	М	71,68 KG	Tunisie	Afrique	46	26.93°C	
6 Id15;Clément;PARIS;;clément.paris@yahoo.fr;;0;61,4	9 KG;ltale;;60;20.9° ld15	Clément	PARIS		clément.paris@yahoo.fr		0	61,49 KG	Itale		60	20.9°C	
7 Id16;Alexandre;JOLIE;;alexandre.jolie@gmail.com;B	+;M;61,49 KG;Qatar Id16	Alexandre	JOLIE		alexandre.jolie@gmail.com	B+	М	61,49 KG	Qatar	Asie	41		
8 Id17;Mamadou;JOLIE;31-01-1999;01-01-2020;++;M;76,4	19 KG;Chine;Asie;4 ld17	Mamadou	JOLIE	31/01/1999	01/01/2020	++	М	76,49 KG	Chine	Asie	41	26.26°C	14,2 m
9 Id18;Alain;PARIS;21-02-1970;alain.paris@gmail.com	;;M;0;Brésil;AméricId18	Alain	PARIS	21/02/1970	alain.paris@gmail.com		М	0	Brésil	Amérique	51	26.93°C	17 m
0 Id19;Jean;FORT;14-04-1970;jean.fort@yahoo.fr;O+;M;	76,49 KG;Algérie;A Id19	Jean	FORT	14/04/1970	jean.fort@yahoo.fr	0+	М	76,49 KG	Algérie	Afrique	43	20.9°C	17 m
1 Id20;Médecin;FORT;;médecin.fort@hotmail.com;++;	M;61,49 KG;Franc;;1 Id20	Médecin	FORT		médecin.fort@hotmail.com	++	М	61,49 KG	Franc		16	26.26°C	11,51 m
2 Id21;Emna;BON;31-janvier-1999;emna.bon@yahoo.fr	;AB;F;66360,8 g;Bré ld21	Emna	BON	31-janv-99	emna.bon@yahoo.fr	AB	F	66360,8 g	Brésil	Amérique	78,593		530,6 cm
3 Id22;Ibrahim;MIGNONNE;07-04-1989;ibrahim.mignor	nne@gmail.com;;0 ld22	Ibrahim	MIGNONNE	07/04/1989	ibrahim.mignonne@gmail.com		0	76,49 KG	France	Europe	23	32.14°C	19,85 m
4 Id23;Maria;MIGNONNE;31-janvier-1999;1;AB+;F;64873	,28 g;Qatar;Asie;7! ld23	Maria	MIGNONNE	31-janv-99	1	AB+	F	64873,28 g	Qatar	Asie	79,33		530,6 cm
5 Id24;Adam;SPORTIF;26-12-1969;01-01-2020;A-;M;61,49	KG;Espagne;;56;321d24	Adam	SPORTIF	26/12/1969	01/01/2020	A-	м	61,49 KG	Espagne		56	32.14°C	11,51 m
6 Id25;Alexandre;SOLEIL;14-04-1970;alexandre.soleil@	yahoo.fr;A+;M;84,4 ld25	Alexandre	SOLEIL	14/04/1970	alexandre.soleil@yahoo.fr	A+	м	84,48 KG	Japon	Asie	70	15.67°C	14,35 m
7 Id26;Omar;MOUSTAFA;31-12-1982;omar.moustafa@h	otmail.com;++;M;1ld26	Omar	MOUSTAFA	31/12/1982	omar.moustafa@hotmail.com	++	м	1	Canada	Amérique	39		
8 Id27;Clémence;PRINTEMPS;03-avril-1970;clémence.p	rintemps@gmail.cld27	Clémence	PRINTEMPS	03-avr-70	clémence.printemps@gmail.com		F	64873,28 g	Italie	Europe	45,291	87.53°F	
9 Id28;Kenza;TROPFOR;10-juin-1961;kenza.tropfor@ho		Kenza	TROPFOR		kenza.tropfor@hotmail.com	A+	F	52606,37 g	Tunisie	<u> </u>	40,778	111.29°F	530,6 cm
0 Id29;Rayan;TROPFOR;14-11-1962;rayan.tropfor@hotn	nail.com;++;M;63,3 Id29	Rayan	TROPFOR	14/11/1962	rayan.tropfor@hotmail.com	++	м	63,3 KG	Qatar	Asie	66	26.93°C	
1 Id30;Alain;INFORME;;alain.informe@gmail.com;AB+;M;78,1		Alain	INFORME			AB+	м	78,17 KG	Itale			41.44 °c	17.37 m
2	, 12:11				and a second								12.,27 11.

Figure 2 : La source de données éclatées en une table de plusieurs colonnes Le résultat est stocké dans une table de nom : CSV2TABCOLUMNS

Soit N le nombre de lignes dans la source Soit Pv_i = le nombre de « séparateur ; » pour la ligne i Le nombre de colonnes = $Max(Pv_i) + 1$ pour i de 1 à N





En faisant un « ZOOM » sur chaque colonne (Coli, i de 1 à N) de la nouvelle source éclatée **CSV2TABCOLUMNS**, il est possible de détecter dans un premier temps des anomalies que l'on peut qualifier de syntaxiques pour ensuite analyser sémantiquement le contenu.



Par exemple, pour la colonne 4 [A DATE], il est possible de dresser le bilan syntaxique ci-dessous présenté dans les figures 3 et 4. Un rapport sur les données, de nom DR_CSVFile_Col_4, est stocké selon le modèle de la figure 4.

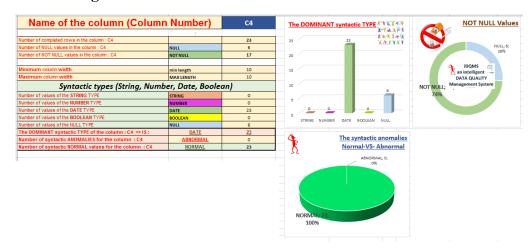


Figure 3 : Profilage/Analyse syntaxique de la colonne 4 (Colonne entière)

HE STARTING DATA	S	YNTACTIC ANA	LYSIS	Observation	THE TRANSFORMED DATA
OLD VALUES	SYNTAXIC TYPE	COLUMN WIDTH	NUMBER OF WORDS	SYNTACTIC ANOMALY	NEW VALUES
21/02/1970	DATE	10	1		1970-02-
	NULL	NULL	0	NULL	NULL
	NULL	NULL	0	NULL	NULL
10/06/1961	DATE	10	1		1961-06
	NULL	NULL	0	NULL	NULL
26/12/1969	DATE	10	1		1969-12
14-nov-62	DATE	10	1		1962-11
14/11/1962	DATE	10	1		1962-11
14-avr-70	DATE	10	1		1970-04
02-mars-70	DATE	10	1		1970-03
02/03/1970	DATE	10	1		1970-03
28/12/1978	DATE	10	1		1978-12
31/12/1982	DATE	10	1		1982-12
31/01/1999	DATE	10	1		1999-01
	NULL	NULL	0	NULL	NULL
	NULL	NULL	0	NULL	NULL
31/01/1999	DATE	10	1		1999-01
21/02/1970	DATE	10	1		1970-02
14/04/1970	DATE	10	1		1970-04
	NULL	NULL	0	NULL	NULL
31-janv-99	DATE	10	1		1999-01
07/04/1989	DATE	10	1		1989-04
31-janv-99	DATE	10	1		1999-01
26/12/1969	DATE	10	1		1969-12
14/04/1970	DATE	10	1		1970-04
31/12/1982	DATE	10	1		1982-12
03-avr-70	DATE	10	1		1970-04
10-juin-61	DATE	10	1		1961-06
14/11/1962	DATE	10	1		1962-11
		1			

Figure 4 : Profilage/Analyse syntaxique de la colonne 4 (Ligne par ligne)

Remarque : Homogénéisation du type DATE!

Les données de type date sont transformées en un format par défaut : Année-Mois-Jour AAAA-MM-JJ / Year-Month-Day / YYYY-MM-DD











Par exemple, pour la colonne 5 [AN EMAIL], il est possible de dresser le bilan syntaxique ci-dessous présenté dans les figures 5 et 6. Un rapport sur les données, de nom DR_CSVFile_Col_5, est stocké selon le modèle de la figure 6.

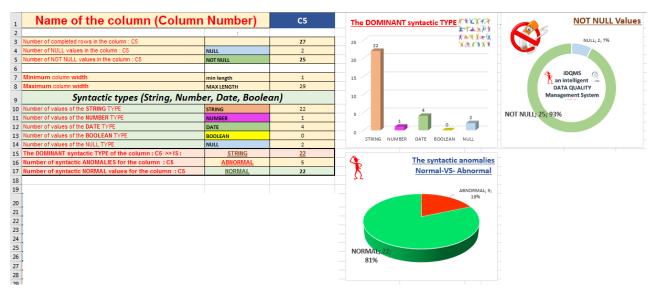


Figure 5 : Profilage/Analyse syntaxique de la colonne 5 (Colonne entière)

THE STARTING DATA	5	SYNTACTIC ANAL	YSIS	Observation	THE TRANSFORMED DATA
OLD VALUES	SYNTAXIC TYPE	COLUMN WIDTH	NUMBER OF WORDS	SYNTACTIC ANOMALY	NEW VALUES
	NULL	NULL	0	K!>NULL	K!>NULL
01/01/2020	DATE	10	1	01/01/2020 K!?!>ANOMALY	01/01/2020 K!?!>ANOMALY
?@	STRING	2	1		?⊚
ayan.mignonne@hotmail.com	STRING	26	1		rayan.mignonne@hotmail.com
eve.aimant@gmail.com	STRING	20	1		eve.aimant@gmail.com
alain.moustafa@yahoo.fr	STRING	23	1		alain.moustafa@yahoo.fr
abrine.printemps@hotmail.com	STRING	29	1		sabrine.printemps@hotmail.com
clément.deloin@gmail.com	STRING	24	1		clément.deloin@gmail.com
emna.aimant@hotmail.com	STRING	23	1		emna.aimant@hotmail.com
claire.excelle@gmail.com	STRING	24	1		claire.excelle@gmail.com
namadou.moustafa@gmail.com	STRING	26	1		mamadou.moustafa@gmail.com
01/01/2020	DATE	10	1	01/01/2020 K!?!>ANOMALY	01/01/2020 K!?!>ANOMALY
aouzi.grande@yahoo.fr	STRING	22	1		faouzi.grande@yahoo.fr
-	NULL	NULL	0	K!>NULL	K!>NULL
clément.paris@yahoo.fr	STRING	22	1		clément.paris@yahoo.fr
alexandre.jolie@gmail.com	STRING	25	1		alexandre.jolie@gmail.com
01/01/2020	DATE	10	1	01/01/2020 K!?!>ANOMALY	01/01/2020 K!?!>ANOMALY
alain.paris@gmail.com	STRING	21	1		alain.paris@gmail.com
ean.fort@yahoo.fr	STRING	18	1		jean.fort@yahoo.fr
nédecin.fort@hotmail.com	STRING	24	1		médecin.fort@hotmail.com
emna.bon@yahoo.fr	STRING	17	1		emna.bon@yahoo.fr
brahim.mignonne@gmail.com	STRING	26	1		ibrahim.mignonne@gmail.com
1	NUMBER	1	1	1 ?! ANOMALY	1 ?! ANOMALY
01/01/2020	DATE	10	1	01/01/2020 K!?!> ANOMALY	01/01/2020 ?! ANOMALY
alexandre.soleil@yahoo.fr	STRING	25	1		alexandre.soleil@yahoo.fr
omar.moustafa@hotmail.com	STRING	25	1		omar.moustafa@hotmail.com
clémence.printemps@gmail.com	STRING	28	1		clémence.printemps@gmail.com
enza.tropfor@hotmail.com	STRING	25	1		kenza.tropfor@hotmail.com
ayan.tropfor@hotmail.com	STRING	25	1		rayan.tropfor@hotmail.com

Figure 6 : Profilage/Analyse syntaxique de la colonne 5 (Ligne par ligne)





Par exemple, pour la colonne 6 [A BLOOD GROUP], il est possible de dresser le bilan syntaxique cidessous présenté dans les figures 7 et 8. Un rapport sur les données, de nom **DR_CSVFile_Col_6**, est stocké selon le **modèle de la figure 8**.

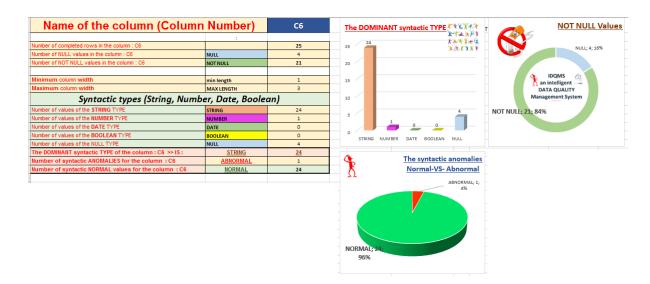


Figure 7 : Profilage/Analyse syntaxique de la colonne 6 (Colonne entière)

THE STARTING DATA	SYN	ITACTIC ANALY	YSIS	Observation	THE TRANSFORMED DATA
OLD VALUES	SYNTAXIC TYPE	COLUMN WIDTH	Number Of Words	SYNTACTIC ANOMALY	NEW VALUES
B+	STRING	2	1		B+
A	STRING	1	1		A
R	STRING	1	1		R
A-	STRING	2	1		A-
1	NUMBER	1	1	1 ?! ANOMALY	1 ?! ANOMALY
++	STRING	2	1		++
AB+	STRING	3	1		AB+
AB+	STRING	3	1		AB+
++	STRING	2	1		++
AB-	STRING	3	1		AB-
A+	STRING	2	1		A+
AB+	STRING	3	1		AB+
++	STRING	2	1		++ SEE NEXT STEP ! >>> !!!
B+	STRING	2	1		B+
	NULL	NULL	0	NULL	NULL
B+	STRING	2	1		B+
++	STRING	2	1		++
	NULL	NULL	0	NULL	NULL
0+	STRING	2	1		0+
++	STRING	2	1		++
AB	STRING	2	1		AB
	NULL	NULL	0	NULL	NULL
AB+	STRING	3	1		AB+
A-	STRING	2	1		A-
A+	STRING	2	1		A+
++	STRING	2	1		++
	NULL	NULL	0	NULL	NULL
A+	STRING	2	1		A+
++	STRING	2	1		++

Figure 8 : Profilage/Analyse syntaxique de la colonne 6 (Ligne par ligne)





Le résultat des différentes étapes de profilage, réalisé pour chacune des colonnes de la source de données, est stocké dans une méta-table, un rapport sur les données, de nom DR_CSVFile_TabCol, est stocké selon le modèle de la figure 9.

1	OLD Name or Column Number	NEW Column Name	Number of rows	Number of NULL values	Number of NOT NULL values	min length (characters)	MAX LENGTH(characters)	Number of Words	Number of values of the STRING TYPE	Number of values of the NUMBER TYPE	Number of values of the DATE TYPE	Number of values of the BOOLEAN TYPE	Number of values of the NULL TYPE	Number of DIFFERENT values	The DOMINANT syntactic TYPE	Number of syntactic ANOMALIES	Number of syntactic NORWAL values	The DOMINANT semantic CATEGORY	AM15JAR00 Etc Ales ures
	OLDName	NEVMName	M000	M100	M101	M102	M103	M104	M105	M106	M107	M108	M109	M110	M111	M112	M113	M114	
2	9	S S	2	Ξ	Ξ	Ξ	₹	₹	Ē	Ē	₹	₹	Ξ	ž	ž	Ē	E	M	
2	Col1	E COI1_STRING_UNKNOWN	30	0	30	4	4	M	M	W	W	¥.	ž	¥	≥ STRING	ш	IWI	IWI	
								M	M	M	M	¥	ž	ž		IM	IM	IMI	
3	Col1	Col1_STRINGUNKNOWN	30	0	30	4	4	M	E	¥	M	E	ž	ž	STRING	M	E	M	
3	Col1	Col1_STRINGUNKNOWN Col2_STRINGFIRSTNAME	30 30 30 30	0 0 0	30 30 30 24	4 3 10	4 9							W	STRING STRING STRING DATE			IVI	
3 4 5 6 7	Col1 Col2 Col3 Col4 Col5	Co12_STRINGUNKNOWN Co12_STRINGFIRSTNAME Co13_STRINGUNKNOWN Co14_DATEDATEAAAAMMDD Co15_STRINGEMAIL	30 30 30 30 30 29	0 0 0 6 2	30 30 30 24 28	4 3	4 9	1	22	1	4	0	2	¥	STRING STRING STRING DATE STRING	5	22	MI	
3 4 5 6 7 8	Col1 Col2 Col3 Col4 Col5 Col6	Col1_STRING_UNKNOWN Col2_STRING_FIRSTNAME Col3_STRING_UNKNOWN Col4_DATE_DATE_AAAAMMDD Col5_STRING_EMAIL Col6_STRING_BLOODGROUP	30 30 30 30 30 29 30	0 0 0	30 30 30 24	4 3 10	4 9							- W	STRING STRING STRING DATE STRING STRING			IM	
3 4 5 6 7 8 9	Col1 Col2 Col3 Col4 Col5 Col6	Col1_STRING_UNKNOWN Col2_STRING_FIRSTNAME Col3_STRING_UNKNOWN Col4_DATE_DATE_AAAAMMDD Col5_STRING_EMAIL Col6_STRING_BLOODGROUP Col7_STRING_GENDER	30 30 30 30 29 30 30	0 0 0 6 2	30 30 30 24 28	4 3 10	4 9							- W	STRING STRING STRING DATE STRING STRING STRING			IMI	
3 4 5 6 7 8 9	Col1 Col2 Col3 Col4 Col5 Col6 Col7	Col1_STRING_UNKNOWN Col2_STRING_FIRSTNAME Col3_STRING_UNKNOWN Col4_DATE_DATE_AAAAMMDD Col5_STRING_EMAIL Col6_STRING_BLOODGROUP Col7_STRING_GENDER Col8_STRING_WEIGHT_KG	30 30 30 30 30 29 30 30 30	0 0 0 6 2	30 30 30 24 28	4 3 10	4 9							2	STRING STRING STRING DATE STRING STRING STRING NUMBER			W	
3 4 5 6 7 8 9 10 11	Col1 Col2 Col3 Col4 Col5 Col6 Col7 Col8 Col9	Col1_STRING_UNKNOWN Col2_STRING_FIRSTNAME Col3_STRING_UNKNOWN Col4_DATE_DATE_AAAAMMDD Col5_STRING_EMAIL Col6_STRING_BLOODGROUP Col7_STRING_GENDER Col8_STRING_WEIGHT_KG Col9_STRING_COUNTRY	30 30 30 30 30 29 30 30 30 30	0 0 0 6 2	30 30 30 24 28	4 3 10	4 9							2	STRING STRING STRING DATE STRING STRING STRING NUMBER STRING			M	
3 4 5 6 7 8 9 10 11 12	Col1 Col2 Col3 Col4 Col5 Col6 Col7 Col8 Col9	COI1_STRING_UNKNOWN COI2_STRING_FIRSTNAME COI3_STRING_UNKNOWN COI4_DATE_DATE_AAAAMMDD COI5_STRING_EMAIL COI6_STRING_BLOODGROUP COI7_STRING_GENDER COI8_STRING_WEIGHT_KG COI9_STRING_COUNTRY COI10_STRING_CONTINENT	30 30 30 30 30 29 30 30 30 30 30	0 0 0 6 2	30 30 30 24 28	4 3 10	4 9							2	STRING STRING STRING DATE STRING STRING STRING NUMBER STRING STRING			M	
3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13	Col1 Col2 Col3 Col4 Col5 Col6 Col7 Col8 Col9 Col10 Col11	Col1_STRING_UNKNOWN Col2_STRING_FIRSTNAME Col3_STRING_UNKNOWN Col4_DATE_DATE_AAAAMMDD Col5_STRING_EMAIL Col6_STRING_BLOODGROUP Col7_STRING_GENDER Col8_STRING_WEIGHT_KG Col9_STRING_COUNTRY Col10_STRING_CONTINENT Col11_NUMBER_UNKNOWN	30 30 30 30 30 29 30 30 30 30 30 30	0 0 0 6 2	30 30 30 24 28	4 3 10	4 9							2	STRING STRING STRING DATE STRING STRING STRING NUMBER STRING STRING NUMBER			M	
3 4 5 6 7 8 9 10 11 12	Col1 Col2 Col3 Col4 Col5 Col6 Col7 Col8 Col9	COI1_STRING_UNKNOWN COI2_STRING_FIRSTNAME COI3_STRING_UNKNOWN COI4_DATE_DATE_AAAAMMDD COI5_STRING_EMAIL COI6_STRING_BLOODGROUP COI7_STRING_GENDER COI8_STRING_WEIGHT_KG COI9_STRING_COUNTRY COI10_STRING_CONTINENT	30 30 30 30 30 29 30 30 30 30 30	0 0 0 6 2	30 30 30 24 28	4 3 10	4 9							2	STRING STRING STRING DATE STRING STRING STRING NUMBER STRING STRING			M	

Figure 9 : Résultat des différentes étapes de Profilage/Analyse syntaxique de toutes les colonnes

Profilage des données : Exemples des différentes mesures à effectuer

Data profiling: Examples of the different measurements to be made OLD Name or Column Number **OLDName NEW Column Name NEWName** Number of rows M000Number of NULL values M100Number of **NOT NULL** values M101 min length (characters) M102 MAX LENGTH (characters) M103 Number of Words M104 Number of values of the STRING TYPE M105 Number of values of the NUMBER TYPE M106 Number of values of the **DATE TYPE M107** Number of values of the BOOLEAN TYPE **M108** Number of values of the NULL TYPE M109 Number of **DIFFERENT values** M110 The **DOMINANT syntactic TYPE** M111 Number of syntactic ANOMALIES M112 Number of syntactic NORMAL values M113 The DOMINANT semantic CATEGORY M114 M115 Number of semantic ANOMALIES Number of semantic NORMAL values M116 M200... Etc...





```
SQL:
```

```
DROP TABLE DR_CSVFile_Col_i;
CREATE TABLE DR_CSVFile_Col_i
                         VARCHAR2(100), -- NomDuFichier CSV_ DateSystème_Coli
REFERENCES
OLDVALUES
                         VARCHAR2(1000),
SYNTACTICTYPE
                         VARCHAR2(6),
COLUMNWIDHT
                         NUMBER(5),
NUMBEROFWORDS
                         NUMBER(2),
OBSERVATION
                         VARCHAR2(100),
NEWVALUES
                         VARCHAR2(1000),
SEMANTICCATEGORY
                         VARCHAR2(1000),
SEMANTICSUBCATEGORY
                         VARCHAR2(1000)
);
DROP TABLE DR_CSVFile_TabCol;
CREATE TABLE DR_CSVFile_TabCol
(
REFERENCES
                         VARCHAR2(100), -- NomDuFichier CSV_ DateSystème
OLDNAME
                         VARCHAR2(100),
NEWNAME
                         VARCHAR2(100),
M000
                         NUMBER(5),
M100
                         NUMBER(5),
M101
                         NUMBER(5),
M102
                         NUMBER(5),
Etc...
);
```







En fin de profilage, les anomalies dans la source de données sont détectées, la table devrait ressembler à celle données ci-dessous en figure 10.

	?AnomalyNull	C1_STRING_ UNKNOWN	C2_STRING FIRSTNAME	C3_STRING_ UNKNOWN	C4_DATEDATE_ AAAAMMDD	C5 - STRING EMAIL	C6 - STRING BLOODGROUP	C7 - STRING GENDER	C8 - STRING WEIGHT KG	COUNTRY	C10 - STRING CONTINENT	C11 - NUMBER - - UNKNOWN	C12 - STRING TEMPERATURE	C13 - STRING MESURE M
2	Left Labeline CLEARER	Id01	Alain	CLEMENT	1970-02-21	TSISMUU	R±	M	76 49 KG	France	Europe		32.14°C	11 51 m
2	nan steaken and a store	Id02	Inès	MIGNONNE		01/01/2020 I ?! ANOMALY	Δ.	E	40159,31 g	France	Europe		35 I ?! ANOMALY	1 €I SEM# ?! ANOMALY
4	MINE COMMISSION	Id03	Omar	BELLE			R I SEM# ?! ANOMALY	M	84.48 KG	France	Europe		26.93°C	14.35 m
5	Land Downson Ball Child	Id03	Rayan	MIGNONNE		rayan,mignonne@hotmail.com	A.	M	61.49 KG	Itale	I <i>NULL</i>		20.9°C	17,63 m
6	Delit School Hall State	Id05	Eve	AIMANT		eve.aimant@gmail.com	1 I <i?i>ANOMALY</i?i>	F	52606.37 g		Europe	55,237		650.9 cm
7	Delinic Allerian BANGS	Id06	Alain	MOUSTAFA		alain.moustafa@vahoo.fr	++ ISEM# ?! ANOMALY	M	76.49 KG	Argentine	Amérique		26.93°C	17.63 m
2	teln 25 abelian pour	Id07	Sabrine	PRINTEMPS			AB+	E	54561.49g		Europe	96.41 €		534.27 cm
9	IMBONE MEMBERS	Id08	Clément	DELOIN			AB+	A+ISEM# ?! ANOMALY	71,68 KG	Tunisie	Afrique		38.05°C	17.37 m
10	MINUS MANAGEMENT AND	Id09	Emna	AIMANT		emna.aimant@hotmail.com	++ SEM# ?! ANOMALY		66360,8 g	Allemagne	Europe	109.344		424.22 cm
11	MINIONING WORLD	ld10	Claire	EXCELLE		claire.excelle@gmail.com	AB-	F	46082,53 g	Tunisie	Afrique		I <i>NULL</i>	744,55 cm
12	let 1 1 1 1 1 mm celou il 10	ld11	Mamadou	MOUSTAFA			A+	M	58.83 KG	Algérie	Afrique		26.26°C	14.35 m
13	left 2 lenn IOI IF 288	ld12	Jean	JOLIE			AB+	M	75.34 KG	Belgique	Europe		32.14°C	14.35 m
14	MISEnnericpan	ld13	Faouzi	GRANDE		faouzi.grande@yahoo.fr	++ SEM# ?! ANOMALY	M	71.68 KG	Tunisie	Afrique		26.26°C	9.58 m
15	bit A A leven release CO	ld14	Alexandre	FORT	1999-01-31		B+	м		Tunisie	Afrique		26.93°C	1 I ?! ANOMALY
16	Id15ClémentPARI	ld15	Clément	PARIS		clément.paris@vahoo.fr	I <i>NULL</i>	0 I <i?i>ANOMALY</i?i>	61.49 KG	Itale	I <i>NULL</i>		20.9°C	0 I <i?i>ANOMALY</i?i>
17	M164 levandre IO	ld16	Alexandre	JOLIE			B+	м	61.49 KG	Qatar	Asie		I NULL	1 ?! ANOMALY
18	lett 78 formariantO	ld17	Mamadou	JOLIE		01/01/2020 I ?! ANOMALY	++ SEM# ?! ANOMALY	м	76.49 KG	Chine	Asie		26.26°C	14.2 m
19	Int RateinPARIS	ld18	Alain	PARIS		alain.paris@gmail.com	I NULL	M		Brésil	Amérique		26.93°C	17 m
20	Id19 JennEORT25	ld19	Jean	FORT		jean.fort@yahoo.fr	0+	м	76.49 KG	Algérie	Afrique		20.9°C	17 m
21	Id20MédecinEOR	ld20	Médecin	FORT	< >NULL	médecin.fort@hotmail.com	++ SEM#< ? >ANOMALY	M	61,49 KG	Franc	I NULL		26.26°C	11,51 m
22	Id21EmmROWS6	ld21	Emna	BON		emna.bon@vahoo.fr	AB	F	66360.8 g	Brésil	Amérique		I <i>NULL</i>	530,6 cm
23	Id22Illumhim MIGA	ld22	Ibrahim	MIGNONNE	1989-04-07	ibrahim.mignonne@gmail.com	I NULL	0 I ?! ANOMALY	76.49 KG	France	Europe	23	32.14°C	19.85 m
24	1d23AAmrinAAIGAC	Id23	Maria	MIGNONNE		1 ?! ANOMALY	AB+	F	64873.28 g	Qatar	Asie		I NULL	530.6 cm
25	Id24AdamSPORT	Id24	Adam	SPORTIF		01/01/2020 ?! ANOMALY	A-	M	61.49 KG	Espagne	I NULL		32.14°C	11.51 m
26	td25AlexandreSO	ld25	Alexandre	SOLEIL		alexandre.soleil@vahoo.fr	A+	м	84.48 KG	Japon	Asie		15.67°C	14.35 m
27	(d260marMOUS)	ld26	Omar	MOUSTAFA	1982-12-31	omar.moustafa@hotmail.com	++ SEM#< ? >ANOMALY	М	1 < ? >ANOMALY	Canada	Amérique	08/02/1900	I NULL	0 < ? >ANOMALY
28	ld2/ClémencePRI	ld27	Clémence	PRINTEMPS		clémence.printemps@gmail.com	NULL	F	64873.28 g	Italie	Europe	45,291		0 ?! ANOMALY
29	Id28KenzaTROPF	ld28	Kenza	TROPFOR		kenza.tropfor@hotmail.com	A+	F	52606,37 g	Tunisie	I NULL	09/02/1900		530.6 cm
30	Id29RayanTROPF	Id29	Ravan	TROPFOR		rayan.tropfor@hotmail.com	++ SEM# ?! ANOMALY	М	63.3 KG	Qatar	Asie		26.93°C	0 I ?! ANOMALY

Figure 10 : Les anomalies dans la source de données sont détectées







CSV2TABLE (From a CSV file TO a TABLE with a set of columns)										
A CSV File		<u>A TA</u>	BLE with C	OLUMN	S (DBMS)					
	Col1	Col2	Col3	Col4	Col5	Col6				
Comma-separated values, a file with only one column	STRING	STRING	STRING	NUMBER	DATE	NUMBER				
Each value is seen as a string of characters	FIRSTNAME	CITY	GENDER			TEMPERATURE				
	7	7	1		10					
	INITCAP	UPPERCASE	UPPERCASE (F/M)		Year-Month-Day	°C				
Adam;Paris;M;19;19-06-2001;38°C	Adam	PARIS	M	19	2001-06-19	38°C				
Eve;Paris;F;23;16-10-1996;37°C	Eve	PARIS	F	23	1996-10-16	37°C				
Gabriel;Paris;m;18;17-09-2002;36,5°C	Gabriel	PARIS	M	18	2002-09-17	36,5°C				
Mariam; Paris; F; 41; 13-08-1978; 38 Celcius	Mariam	PARIS	F	41	1978-08-13	38°C				
Nadia;Londres;f;55;10-10-1965;95°F	Nadia	LONDRES	F	55	1965-10-10	35°C				
Inès;Madrid;F;50;22-11-1969;99,5°F	Inès	MADRID	F	50	1969-11-22	37,5°C				
Inconnu;77;12-12-2012	Inconnu			77	2012-12-12					
Abnomly;Rome;1;88;02-10-2019;38°C	Abnomly	ROME	1	88	2019-10-02	38°C				
Anomalies;Tunis;f;99;25-30-2020;x	Anomalies	TUNIS	F	99	25-30-2020	Х				

A vous d'entamer la réflexion! Vous les expert.e.s!

- 1. Découpage du fichier CSF (composé d'une seule colonne) en une table composée de plusieurs colonnes
- 2. Profilage de chacune des colonnes (Type de données, contenu)
- 3. Homogénéisation des données
- 4. Détection des anomalies syntaxiques
- 5. Détection des anomalies sémantiques
- 6. Corrections des anomalies
- 7. Etc...

8.





Ce travail est à tester sur plusieurs SGBD différents tels que : Oracle, MySQL, MongoDB, Access, SQLServer...

FROM a CSV file TO a Table with Columns! **CSV-2-TABLE**

Adam; Paris; M; 19; 19-06-2001; 38°C

Eve;Paris;F;23;16-10-1996;37°C

Gabriel; Paris; m; 18; 17-09-2002; 36,5°C

Mariam; Paris; F; 41; 13-08-1978; 38 Celcius

Nadia;Londres;f;55;10-10-1965;95°F

Inès;Madrid;F;50;22-11-1969;99,5°F

Inconnu;77;12-12-2012

Abnomly;Rome;1;88;02-10-2019;38°C

Anomalies; Tunis; f; 99; 25-30-2020; x

Adam; Paris; M; 19; 19-06-2001; 38°C

Eve;Paris;F;23;16-10-1996;37°C

Marie;Pari;F;41;17-09-1979;38Celcius

CREATE TABLE CSVfile (Col VARCHAR2(1000));

INSERT INTO CSVfile VALUES ('Adam; Paris; M; 19; 19-06-2001; 38°C');

INSERT INTO CSVfile VALUES ('Eve; Paris; F; 23; 16-10-1996; 37°C');

INSERT INTO CSVfile VALUES ('Gabriel; Paris; m; 18; 17-09-2002; 36,5°C');

INSERT INTO CSVfile VALUES ('Mariam; Paris; F; 41; 13-08-1978; 38Celcius');

INSERT INTO CSVfile VALUES ('Nadia;Londres;f;55;10-10-1965;95°F');

INSERT INTO CSVfile VALUES ('Inès; Madrid: F:50;22-11-1969;99.5°F');

INSERT INTO CSVfile VALUES ('Inconnu:77:12-12-2012'):

INSERT INTO CSVfile VALUES ('Abnomly;Rome;1;88;02-10-2019;38°C');

INSERT INTO CSVfile VALUES ('Anomalies;Tunis;f;99;25-30-2020;x');

INSERT INTO CSVfile VALUES ('Adam; Paris; M; 19; 19-06-2001; 38°C');

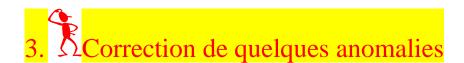
INSERT INTO CSVfile VALUES ('Eve; Paris; F; 23; 16-10-1996; 37°C');

INSERT INTO CSVfile VALUES ('Marie; Pari; F; 41; 17-09-1979; 38 Celcius');

COMMIT;







NB : Quelques idées pour corriger : Autocorrection basée sur la fréquence afin de choisir la valeur correcte.

Autocorrection basée sur fréquence afin de choisir la valeur correcte (intra-colonne).

Parcours de chaque colonne de la table, Calculer pour chaque valeur sa fréquence puis rapprocher les valeurs similaires grâce à une combinaison des algorithmes de Levenshtein (Levenshtein, 1966) et du Soundex (Cohen, 1998).

Pour ce faire, on utilise des vues intermédiaires afin d'aider dans le traitement.

En premier lieu on va créer une vue V1 contenant les valeurs, leurs occurrences et par exemple leurs soundex respectifs.

Ensuite, une nouvelle vue V2 sera créée pour chaque valeur.

Pour finir, on récupère la valeur maximale qui sera considérée comme la valeur de correction.

On peut générer un fichier contenant les mises à jour à réaliser.

Une fois la valeur correcte identifiée, les valeurs similaires seront remplacées par celle-ci.

Val	Num	soundex
	24	
Algérie	802	A426
Allemangne	381	A4525
Almania	4	A450
Argentine	323	A62535
Belgique	282	B420
Brésil	289	B624

val	num	soundex	levenshtein
Algeria	1	A426	1
algeri	1	A426	0
Algérie	802	A426	1

col	col2
Alger	Algérie
Algeri	Algérie
Algeria	Algérie
Algérie	Algérie

Autocorrection basée sur la fréquence afin de choisir la valeur correcte (inter-colonnes).

PaysContinent	num	sound1	sound2
-Afrique	10		A162
-Asie	6		A200
-Europe	8		E610
Algérie-	2	A426	
Algérie-Afrique	800	A426	A162
Allemangne-Europe	381	A4525	E610
Almania-Ourouppa	4	A450	0610
Argentine-Amérique	323	A62535	A562
Belgique-Europe	282	B420	E610
Brésil-	1	B624	
Brésil-Amérique	288	B624	A562
Britania-Ourouppa	4	B635	O610
Canada-	1	C530	
Canada-Amérique	323	C530	A562

Val	Num
Tunisie-	1
Tunisie-Afrique	1449