

# Data mining applied to environmental and agriculture domains

Mathieu Roche

## Cirad – TETIS and LIRMM – Montpellier, France

Web: <u>http://www.textmining.biz</u> Email: <u>mathieu.roche@cirad.fr</u>



M. Roche – ECA – October 2015



# Outline

- Part 1 Data Science and Big Data
- Part 2 Heterogeneity and textual data
- **Part 3** Applications in agriculture domain
- Part 4 Application in environmental domain
- Part 5 Conclusions and future work





# Part 1Data Science and BigData







## Volume

## Velocity

## **3V of Big Data**

Variety

# Variability, Véracity, Value,

**Visualisation**, **Valorization** 



# Part 1









# Part 2Heterogeneity andtextual data





## Introduction







## **Information Retrieval and heterogeneity**

[Bouillot et al. ISMIS'2014]







## **Information Extraction and heterogeneity**

[Saneifar et al. JUCS'2015 ; Saneifar et al. CI'2015]

<pre>0/1 x B_1404 [WARNING]: "Asynchronous reset/set/load &lt;%item&gt; exists in module/unit" 0/1 x B_1405 [WARNING]: "&lt;%value&gt; asynchronous resets in this unit detected" 0/1 x B_1406 [WARNING]: "&lt;%value&gt; synchronous resets in this unit detected" 0/1 x B_1407 [ERROR]: "Do not use active high asynchronous reset/set/load"</pre>						
// 1	otal Module Ins	tance Coverage	Summary			
lines statements	TOTAL 501 501	COVERED 158 158	PERCENT 31.54 31.54			
Policy: DESIGN Ruleset: RESETS <violated>/<checked> x <label> [<severity>]:<message> </message></severity></label></checked></violated>						







Sentiment analysis and heterogeneity [Roche and Poncelet RNTI'2009]

Example:

88,000 French text messages collected [Panckhurst *et al.* Epistémé'2013]: <u>http://88milsms.huma-num.fr</u>

- SimBig is an **attractive** conference! (article or report)
- SimBig is an *aaaaattractive* conference! (SMS or tweet)

Accuracy based on 5 classes and machine learning (SVM):

- 30% with repetition of characters
- 46% without repetition of characters



=> We need specific process



Other tasks that address heterogeneity issue in SMS and tweets

- Anonymisation [Accorsi *et al.* LI'2012]

Anonymission semi-sutomstique					
				Accueli SMS validés : 0 (25448 sms restants)	
Je valide	Je ne sais pas	Commenter	6		
Encore	moi J'te harc	ele, cui cui et	j'assu	me :] Juste (te tiers au courant. On sera 4. Tol, <pre>Pauline </pre> , elo et moi a participer. On t'avance?	
Je valide	Je ne sals pas	Commenter	•		
Hey he	/ I J'te souhaite	e un tres joyeu	ux n'an	niversaire! Profite bien de ta journee ! Le CECE te souhaite aussi un tres joyeux anniv' ! Bisoux	
Je valide	Je ne sals pas	Commenter	12		
Ca y es	le truc d'sms	commence md	ir mon	bebou	
Je valide	Je ne sals pas	Commenter	18		
Pense	ea moi aujouro	ihhui! Lec me	c qui:	alme pas trop	
Je valide	Je ne sais pas	Commenter	19		
Bon alo enorme des gen qu'on se suis sup	rs jvais etre ser ment que tu m is beaucoup mile e sent seule , c er affective av	rieuse un ptit n e confit des cl eu placer que test bon de sav ec les gens "qu	mome hoses moi p voir qu uelle p	nt On se connais pas depuis longemps cest le moins quon puisse dire mais je taime déjà beaucoup et ca me touche comme ca, donc a lavenir jveux que tu sache que <b>petetre</b> que je ne suis pas la personne ideal pour ca, <b>surment</b> quil ya our te comprendre et <b>ben</b> je peux escave et <b>pyis</b> mene di je ny arriverai surment pas toujours. Bah quand on est tritte et une personne est la pour toi, <u>juve</u> pour toi <3, Bonne nuit dors bien choux je taime ( out parce que en plus detre tactie je lat cette «PREvlea«/PRE»; j <sup>*</sup> )	

- **Lexical creation in SMS**: *numb3rs, mc2, 106ounette, 3615ma-vie, Ar5gggggggh, a2min lami* [Lopez *et al.* Tranel'2015]

- Lexical creation in tweets: new and complex built hashtags [Tisserant et al. KDIR'2014]





# **Challenge:** How to deal with the **heterogeneity** of the content of SMS/tweets?

- Examples (<u>http://88milsms.huma-num.fr</u>):
- Coucou! Jai laissé Le médecin malgré lui ds le salon, tu pourras le prendre à Laborde? **Gracias**
- gracias meuf ;)
- Avec <PRE\_5> hahahaha ! **Muy caliente** les revisions !
- Es muy triste
- T'as une secrétaire toi ?! Huuum, c'est muy muy caliente ca !
- Jai dit la meme chose ptdr!! ^^ no se que hacer en mi vida Moi jai mis sa ^^





## Heterogeneity of types of documents

#### Textual data and satellite images [Roche et al. SI'2014]

raa

RECHERCHE AGRONOMIQU

Se connecter

novembre

#### Vakinankaratra – L'agriculture de conservation lancée

17.12.2014 | 7:18 Non classé 0

#### 🔽 🖪 8 P 🖂 🌫

L'agro-écologie est une nécessité. Plus de 80% de la population malgache vit en milieu rural et opère en général dans l'agriculture. La croissance démographique associée au changement climatique provoque une forte destruction de l'environnement et une dégradation alarmante de la fertilité des sols. Afin d'y faire face et pour mieux lutter contre la malnutrition, le Groupement semis direct de Madagascar lance le projet Manitatra dans quatre communes rurales du district de Betafo et de Mandoto, dans la région Vakinankaratra. Ce projet est réalisé en partenariat avec le ministère de l'Agriculture et du développement rural et sur financement de l'Association française du développement et du Comesa

Le groupement qui focalise son activité sur l'agro-écologie et l'agriculture de conservation. sensibilise et incite les paysans des communes ciblées à pratiquer l'agriculture sous couverture végétale et la rotation culturale. Et afin d'assurer une sécurité alimentaire da la commue rurale d'Ankazomiriotra, d'Inanantonana, de Vinany et de Fidirana, le projet Manitatra compte adhérer 1000 paysans, dont 200 femmes, sur la pratique de ce système de culture agro-écologique qui ne nécessite pas des nombreux travaux et éreintant comme l'exige le labourage. « Il suffit que les paysans recouvrent le sol de végétaux et cultivent sans dépenser du temps et de l'argent pour l'achat d'outils », no Rakotondramanana, directeur exécutif du projet qui s'active aussi dans le Sud-Est de Des formations sur la régénération de la fertilité du sol et la lutte contre sa dégradatio ainsi que l'introduction du système des légumineuses seront la priorité des activités d projet

Angola Ny Avo

🔽 🖪 8 👂 🖂 乞



2005 [Minten et Ralison, 2005]. Le prix du riz national ou importé dépassait historiquement 1000 Ar le kg entre septembre 2004 et février 2005 sur les marchés de la capitale. Si on

compare l'évolution des prix du riz en 2001 et en 2004, on peut se rendre compte que les trois premiers mois de l'année il coûtait moins cher en 2004 qu'en 2001 et 2,5 fois plus cher en

Cette hausse des prix s'est généralisée dans tout le pays. Elle s'est répercutée dans l'espace : marchés urbains et ruraux, auprès de tous les agents de la filière et pour toutes les variétés de riz (vary gazy, makalioka, tsipala, riz pluvial...). A titre d'exemple, dans le Moyen-Ouest, la hausse des prix du riz a été aussi importante sur les marchés situés en bord de route nationale que sur les marchés plus enclavés comme Inanantonana (45 mn de piste en saison sèche),

Vasiana (1h15mn), Mahasolo (2h30mn) ou Ambalanirana (4h).



### Data and Issue



• Hard Disc (157 188 files)









## • Method: Extraction of features [Roche et al. CA'2015]

- 3 types of features:
- thematic features
- spatial entities
- temporal entities





Non classé

17.12.2014 | 7:18

L'agro-écologie est une nécessité. Plus de 80% de la population malgache vit en milieu rural et opère en général dans l'agriculture. La croissance démographique associée au changement climatique provoque une forte destruction de l'environnement et une dégradation alarmante de la fertilité des sols. Afin d'y faire face et pour mieux lutter contre la malnutrition, le Groupement semis direct de Madagascar lance le projet Manitatra dans quatre communes rurales du district de Betafo et de Mandoto, dans la région Vakinankaratra. Ce projet est réalisé en partenariat avec le ministère de l'Agriculture et du développement rural et sur financement de l'Association française du développement et du Comesa.

0

Le groupement qui focalise son activité sur l'agro-écologie et l'agriculture de conservation, sensibilise et incite les paysans des communes ciblées à pratiquer l'agriculture sous couverture végétale et la rotation culturale. Et afin d'assurer une sécurité alimentaire dans la commue rurale d'Ankazomiriotra, d'Inanantonana, de Vinany et de Fidirana, le projet Manitatra compte adhérer 1000 paysans, dont 200 femmes, sur la pratique de ce système de culture agro-écologique qui ne nécessite pas des nombreux travaux et éreintant comme l'exige le labourage. « Il suffit que les paysans recouvrent le sol de végétaux et cultivent sans dépenser du temps et de l'argent pour l'achat d'outils », note Rakotondramanana, directeur exécutif du projet qui s'active aussi dans le Sud-Est de l'île. Des formations sur la régénération de la fertilité du sol et la lutte contre sa dégradation ainsi que l'introduction du système des légumineuses seront la priorité des activités du projet.





• (a) Extraction of features: thematic terms [Lossio Ventura et al. ISWC'2014]

← → (	C L tubo.lirmm.fr/biotex/	
	BIO I CX BIO Medical Term EXtraction	Extraction About and Citation JAR at
	Alert: This application does no Explorer	ot work with Firefox, it only works with Google Chrome, Safari and Internet
	Patierns Information	
A	Number of linguistic patterns used to filter candidate terms	200 Patterns extracted from <u>UMLS</u> for English ans Spanish, and from <u>MeSH</u> for French Ex: Noun Noun; Noun Prep:det Noun; <u>more examples</u>
	Type of terms to extract	
B	All Terms single-word + multi-word term	Multi Terms multi-word term
	Measures selection and data	
-	Select ranking measure	L-value O read more
C	Type of documents	<ul> <li>Single Document Oset of Documents</li> </ul>
	File source	Choisissez un fichier Aucun fichier choisi Only ".bdt" accepted as file extension
	Language of your text	English 🔉
		Extract Terms





• (a) Extraction of features: spatial features (SF)

## Model

- **Global Model**: SF is composed of at least one Named Entity (NE) and one variable number of spatial indicators specifying its location. SF can then be identified in two ways:
- Absolute spatial feature (A\_SF) one NE with a geo-localization, such as <(spatialIndicator)\*, NE of Location> (ex: *the city of Lima*).
- Relative spatial feature (R\_SF) one spatial with at least one SF (ex: in the south of the city of Lima).
   An R\_SF is defined as <(spatial relation)<sup>1.,\*</sup>, A\_SF> or <(spatial relation)<sup>1.,\*</sup>, R\_SF>

**Five spatial relation types are considered**: orientation, distance, adjacency, inclusion, and geometric which defines union or intersection linking two SFs.





• (a) Extraction of features: spatial features (SF)

*Methods* [Kergosien *et al.*, IJGIS'2014]

Symbolic approach: Using rules (*Text2Geo*) for extracting
 A\_SF and R\_SF

Basic patterns			Tex	ct2Geo p	aterns	
	A_SF	R_SF		R_SF	R_SF	OE
Precision	20%	48%	Precision	53%	84%	92%
Recall	63%	27%	Recall	94%	66%	35%
F-mesure	30%	34%	F-mesure	67%	74%	50%

- Statistic approach: Using context and IR methods for spatial features disambiguation





• (b) Representation of documents







• (c) Similarity

Global\_Sim(vect1, vect2) = α.cosT(vect1, vect2) + (1-α).cosS(vect1, vect2)

with  $\alpha \in [0, 1]$ 

# cosT: cosine based on thematic features (BioTex) cosS: cosine based on spatial features

Perspective: adding temporal information





• Extension: How to analyse document with more precision?

Example: Disambiguation between location and organisation [Tahrat *et al.* WIMS'2013]







### Disambiguation between location and organisation







Disambiguation between location and organisation

SVM			Naive Bay	es	
	SF	OE	_	SF	OE
SF	103	35	SF	98	40
OE	44	90	OE	44	90
Accuracy	70.96%		Accuracy	69.12%	

Features with ConceptOrg			Features with ConceptSpa		Both types of features			
	SF	OE		SF	OE		$\mathbf{SF}$	OE
SF	108	30	SF	112	26	SF	113	25
OE	47	87	OE	19	115	OE	19	115
Accuracy 71.69%			Accur	acy 8	3.45%	Accur	acy 8	3.82%







# Part 3Applications inagricultural domain

# Animal disease surveillance

# **In collaboration** with **CMAEE** lab (Control of exotic and emerging animal diseases)





More than **60% of the initial outbreak reports** come from unofficial informal and **heterogeneous sources**, including sources other than the electronic media, which **require verification** [Arsevska *et al.* [SVEE'2015]

INTE Monday, june	RNA 01, 2015 AS OF 2	TIONA 2:24 PM CDT	L BUSINE	SS TIMI	ES
Home	Politics -	Economy 🗸	Markets / Finance 👻	Companies 🗕	Technology 🗸
TECHNOLOGY	SCIENCE				
Unknown Disease Kills Kazakhstan's Rare Saiga Antelopes, Scientists Baffled					
By Kukil Bora	🍠 @KukilBo	ora on May 30 20	015 7:21 AM EDT		



Mysterious disease kills Nigerian patients within a day

The unknown disease has so far killed 17 people in a southeastern Nigerian town and officials have ruled out Ebola.



18 Apr 2015 21:32 GMT | Health, Nigeria, Africa



**Experts** on the field have a **crucial role** in verification and exchange of sanitary **multilingual** information

Timeliness in identification, verification and exchange of information is essential for taking **preventive measures** against introduction of animal health risks

Primary focus on **exotic infectious diseases** – big impact on animal health if introduced











- Four animal disease models: African swine fever (ASF), Foot-and-mouth disease (FMD), Bluetongue (BTV), and Schmallenberg virus (SBV)
- First model to study: ASF







Industries | Wed Jul 23, 2014 9:54am EDT

Related: NON-CYCLICAL CONSUMER GOODS

# Poland investigates suspected case of African swine fever in farm pigs

WARSAW, JULY 23

Polish local authorities said on Wednesday that preliminary tests have pointed to a case of African swine fever (ASF) among farm pigs in eastern Poland near the city of Bialystok.

The head of the Grodek county, Wieslaw Kulesza, told Reuters that preliminary results of tests showed that ASF was the cause of death of two-three farm pigs in the county.

"We are marking the area," Kulesza said, adding that further steps, such at laying special mats, were being taken.

Poland's chief veterinary officer was unavailable for comment, while the county veterinary officer said a statement on the issue will be published later on Wednesday. (Reporting by Anna Wlodarczak-Semczuk; Writing by Marcin Goettig)







# Methodology







Step 1: Data acquisition



#### https://news.google.com/news/feeds?pz=1&cf=all&ned=en&q=Blue+tongue&output=rss







### Step 2: Data classification



Classification algorithm		Naïve Bayes			Support Vector Machine		
Performance		Recall	Precision	F-score	Recall	Precision	F-score
	disease	0.724	0.766	0.744	0.657	0.68	0.669
Class	economy	0.478	0.530	0.503	0.489	0.726	0.584
	general	0.860	0.804	0.831	0.864	0.763	0.810
Weighted average		0.750	0.745	0.747	0.732	0.729	0.725





Step 3: Information extraction and management







• Step 3: Information extraction (I)



Unternanneous textual data





• Step 3: Information management (II)







### • II. Querying the Web







• Querying the Web: (a) Terminology extraction







Querying the Web: (b) Terminology ranking

### Statistics

• Frequency (TF)  $\rightarrow$  important word

$$TF_{i,j} = \frac{n_{i,j}}{\sum_k n_{k,j}}$$

 Inverse Document Frequency (IDF) → discriminant word according the distribution in the corpus

$$IDF_i = log \frac{|D|}{|d_j : t_i \in d_j|}$$

Global value:

$$TF-IDF_{i,j} = TF_{i,j} \times IDF_i$$





- Querying the Web: (b) Terminology ranking
- BioTex Ranking [Lossio Ventura et al. IRJ'2015]:

LIDF- $value(t) = P(t_{dom}) \times IDF(t) \times C$ -value(t)

- A **new ranking function** to take into account the **heterogeneity** of the sources (S<sub>i</sub>) [Arsevska *et al.* MSR'2014]:

$$w(t) = \sum \alpha_i \times \frac{1}{rank_{Si}(t)}$$

with 
$$\alpha_i \in [0,1]$$
 and  $\sum \alpha_i = 1$ 







Querying the Web: (c) Terminology validation



How to evaluate ranking functions?

## Using of a **Delphi method**.

Delphi method is **to reach group consensus** with experts (5 to 7 experts for each disease) when knowledge is not sufficient for a given scientific question.





• Querying the Web: (c) *Terminology validation* 

List of **extracted terms** identified to characterize Bluetongue virus (BTV) emergence.

Clinical signs	Term
General	livestock deaths, general clinical signs, onset of weakness, excess mortality, fever outbreak
Reproductive	embryonic death, reproductive disorders, occurrence of abortion
Hosts	Term
	red deer, adult sheep, cattle herds, roe deer, cattle population, newborn calves, new born dairy calves, dairy calves, dairy ewes, pregnant ewes, cattle and goats, small ruminants

In bold are the terms proposed to experts for evaluation





• Querying the Web: (d) Association of terms

 $D^{AND}_{web} = \frac{2 \times hit(h \text{ AND } cs)}{hit(h) + hit(cs)}$ 

#### [Roche and Prince Informatica'2010]

Rank	Bluetongue	Schmallenberg virus infection
	hosts / clinical signs	hosts/ clinical signs
1	general clinical signs / pregnant ewes	stillborn bovine foetuses / camels
2	livestock deaths / sheep	stillborn bovine foetuses / bison
3	embryonic death / cow	aborted foetuses / sheep
4	general clinical signs / sheep	deformed offspring / sheep
5	livestock deaths / cow	stillborn bovine foetuses / deer
6	livestock deaths / deer	aborted foetuses / cattle
7	fever outbreak / sheep	deformed offspring / cattle
8	embryonic death / sheep	stillborn bovine foetuses / calves
9	fever outbreak / cow	deformed offspring / lambs
10	embryonic death / pregnant ewes	acute bronchopneumonia / bison





# Methodology









# Part 3Applications inagriculture domain

# Information Extraction from experimental data





## Aim: Knowledge management in food science domain

## Challenging issue: Unit recognition and extraction

[Berrahou et al. KDIR'2013]



Unknown terms in the OTR



# Food science domain



### Method:

- Locating unit (machine learning)
- **Extracting unit** (*lexical similarity*)

Measures based on

- Levenshtein distance
- n-grams of characters



# Food science domain



### Method:

## - Extracting unit (lexical similarity)

$$SM_{DL}(u1, u2) = max[0; \frac{\min(|u1|, |u2|) - DL(u1, u2)}{\min(|u1|, |u2|)}]$$

 $\in [0; 1]$ 

Variant term	Reference	SMDc	SMDb
10e10 (cm3.m-1.sec-1.Pa-1)	10e10.cm3.m-1.sec-1.Pa-1	0.87	1
10e-14(cm3/m.s.Pa)	10e-14.cm3/(m.s.Pa)	0.89	1
10e-16cm3.cm/cm.cm2.s.Pa	(10e-16cm3.cm)/(cm2.s.Pa)	0.76	0.8
10e18 (mol.m/Pa.sec.m2)	10e18.mol.m/(Pa.sec.m2)	0.87	1
amol.m-1.s-1.Pa-1	amol.s-1.m-1.Pa-1	0.88	0.75
amol/m.s.Pa	amol/(m.s.Pa)	0.84	1
amol/m.sec.Pa	amol/(m.s.Pa)	0.69	0.75
cm3.um/m2.d.kPa	cm3.µm/(m2.d.kPa)	0.77	0.8





# Part 4Applications inenvironmental domain

# Opinion mining and land-use planning



# Senterritoire



#### documents







# Part 5Conclusions and futurework





Conclusion

## New challenges of *Big Data*:

# - Matching different types of documents (image/text, video/text, and so forth)



- Multilingual textual analysis with precision
- Integration of visual analytics skills

