RAPPORT DE STAGE STORYTELLING, OLAP ET CLUSTERING

Antoine Chédin – Université de Tours antoine.chedin@gmail.com





SOMMAIRE







INTENTIONAL ANALYTICS MODEL

UN NOUVEAU MODÈLE POUR OLAP

Beyond Roll-Up's and Drill-Down's: An Intentional Analytics Model to reinvent OLAP, Panos Vassiliadis, Patrick Marcel, and Stefano Rizzi

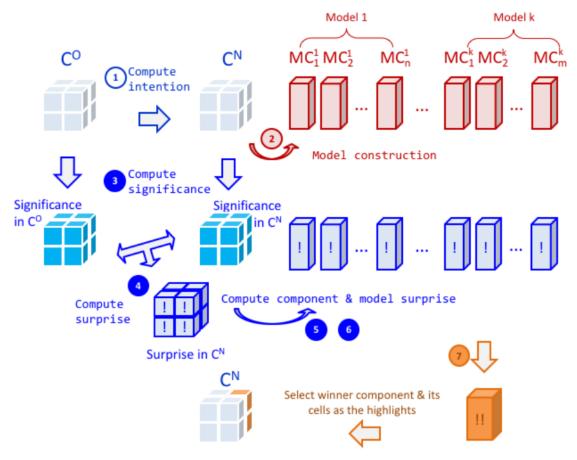
- Drill-Down
- Roll-Up
- Slicing
- Dicing



- Describe
- Assess
- Explain
- Predict
- Suggest



HIGHLIGHT ALGORITHM



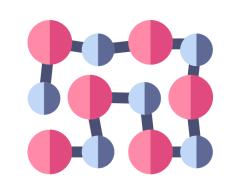
Panos Vassiliadis, Patrick Marcel, and Stefano Rizzi. Beyond roll-up's and drill-down's: An intentional analytics model to reinvent olap.

OBJECTIF: SURLIGNER LES CELLULES SURPRENANTES



PROXIES

Categorie	En métropole	Dans un DOM-TOM	A l'étranger
Personne de référence	74 151,20	7,36	60,22
Conjoint de la personne	46 335,55	4,01	4,17
Enfant de la personne de référence ou de son conjoint	9 787,27		18,25
Autre lien	2 038,53		
Sans Objet	1 043,84		



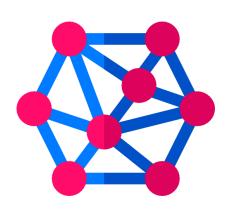


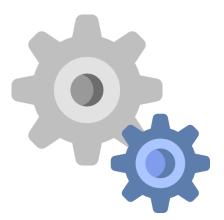
Lien avec la personne de reference	Dans la commune de résidence actuelle	Dans un autre département de la région de résidence	Dans une autre commune du département de résidence	Hors de la région de résidence actuelle : en métropole	Hors de la région de résidence actuelle : dans un DOM	Hors de la région de résidence actuelle : dans une COM	A l'étranger
Personne de référence du ménage	26 768,25	8 505,98	36 036,58	2 840,40	7,38		60,22
Conjoint de la personne de référence du ménage	15 969,73	4 479,92	24 971,44	914,45		4,01	4,17
Enfant de la personne de référence du ménage ou de son conjoint	2 962,26	965,31	5 477,40	382,30			18,25
Ami	191,34	102,03	312,36	7,01			
Ascendant	36,10	7,94	24,96	3,86			
Autre parent	437,20	111,05	570,63	49,72			
Domestique ou salarié logé	11,02						
Pensionnaire ou sous-locataire	43,35	7,92	48,17	5,28			
Petit-enfant	18,96	6,97	42,67				
Hors logement ordinaire	647,74	116,77	227,33	52,00			

MODÈLES DE SÉLECTION

Name	Input signature	Output signature
	Model types for description	
Top-K	(Number of values, Name of measures)	(Rank)
Outlier	(Threshold, Name of measure)	(Outlierness)
Clustering	(Number of clusetes, Name of measure)	$(Cluster_1,, Cluster_n, Representative)$
Shrink	(Number of cells, Name of measure)	$(\operatorname{Cell}_1, \ldots, \operatorname{Cell}_n)$
Dominating	(Name of measure)	$(DomSlice_1, \ldots, DomSlice_n)$
Slice	,	,

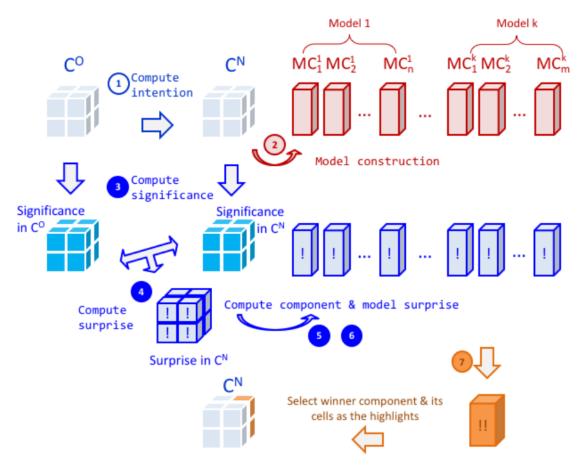
Panos Vassiliadis, Patrick Marcel, and Stefano Rizzi. Beyond roll-up's and drill-down's: An intentional analytics model to reinvent olap.







HIGHLIGHT ALGORITHM

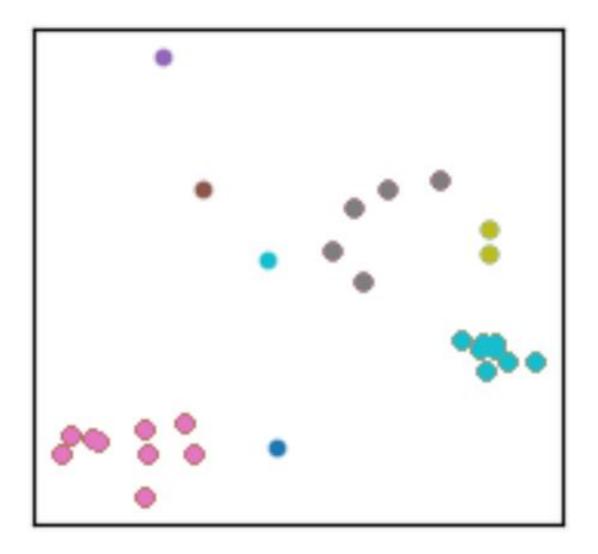


Panos Vassiliadis, Patrick Marcel, and Stefano Rizzi. Beyond roll-up's and drill-down's: An intentional analytics model to reinvent olap.

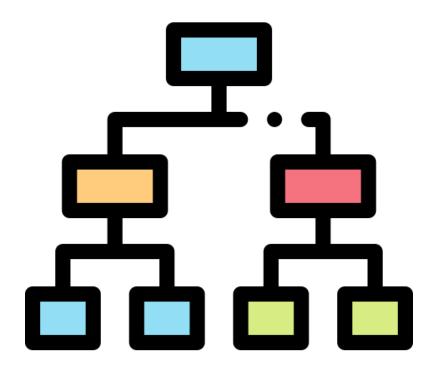
Juin 2019

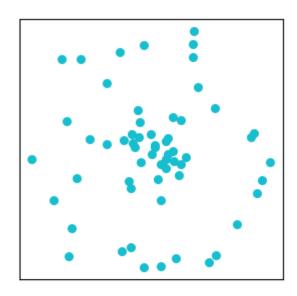
DESCRIPTIVE CLUSTERING

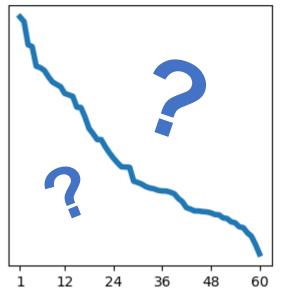
Le clustering, c'est pas automatique



COMMENT ÇA MARCHE?







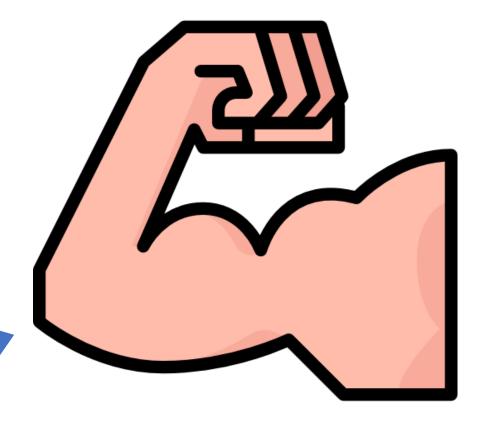
DÉTECTION DU COUDE

2 méthodes:

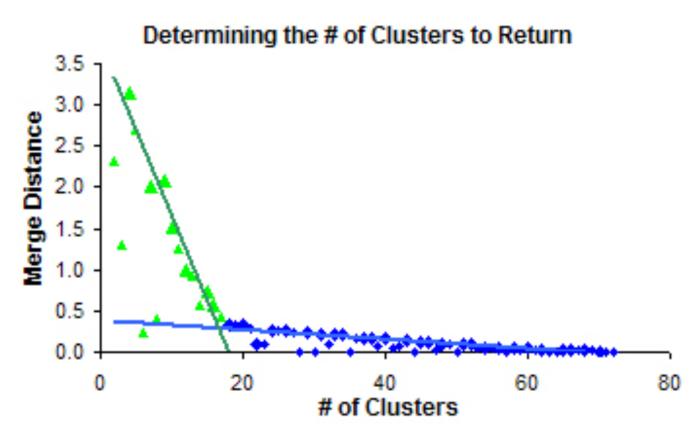
C'est ici

•L-method

Kneedle



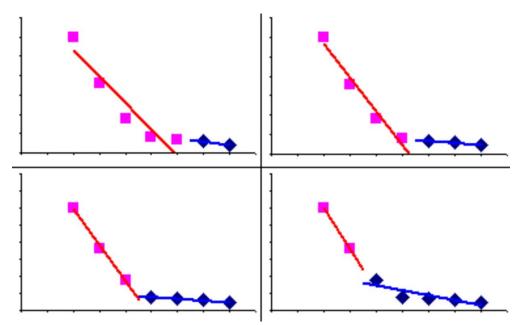
L-METHOD



S. Salvador and P. Chan. Determining the number of clusters/segments inhierarchical clustering/segmentation algorithms

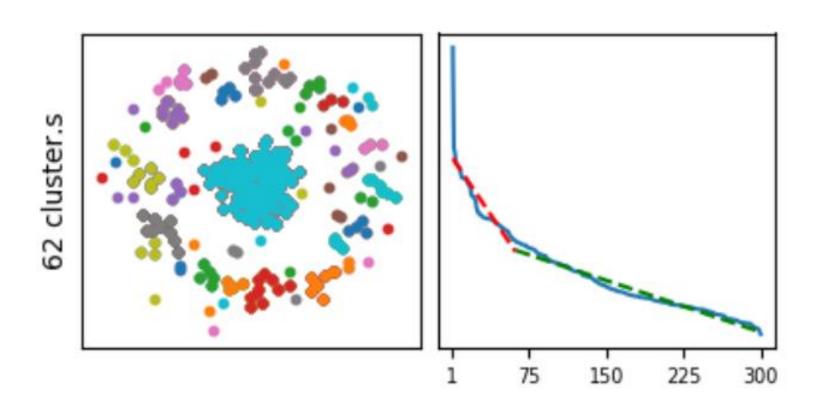
L-METHOD

- Essayer toutes les combinaisons possibles
- Garder celle avec la meilleur erreur quadratique

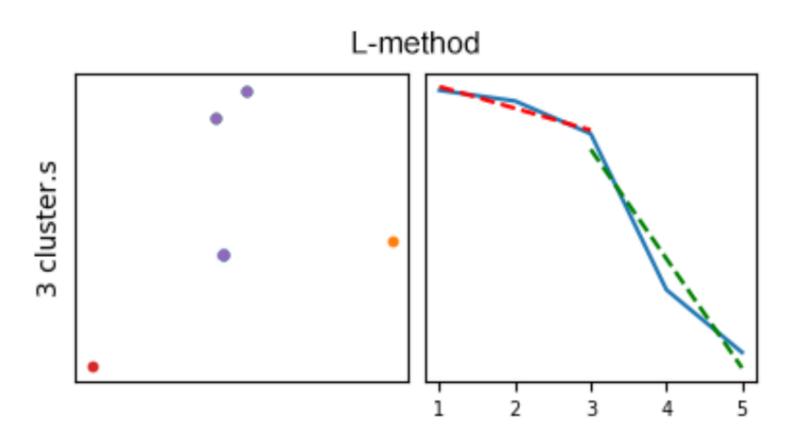


S. Salvador and P. Chan. Determining the number of clusters/segments inhierarchical clustering/segmentation algorithms

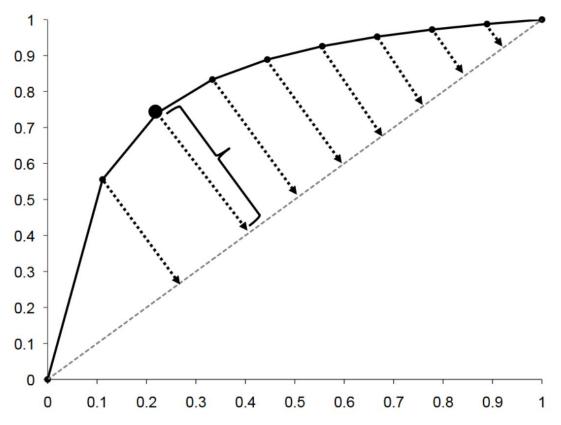
L-METHOD - LIMITATIONS



L-METHOD - LIMITATIONS

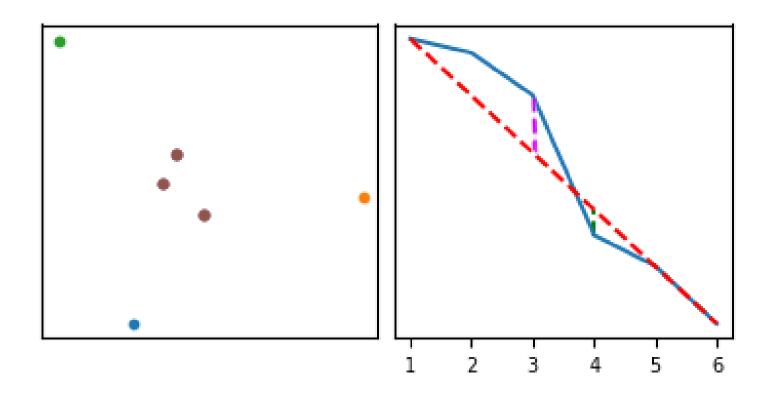


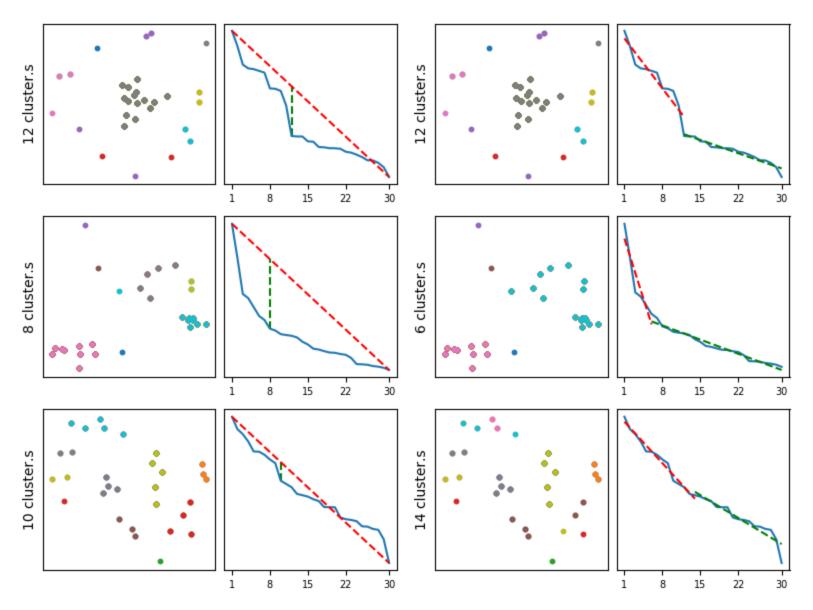
KNEEDLE



V. Satopaa, J. Albrecht, D. Irwin, and B. Raghavan. Finding a "kneedle" ina haystack: Detecting knee points in system behavior

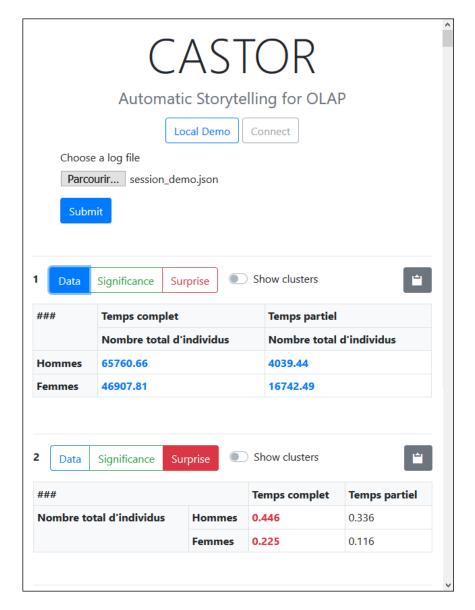
KNEEDLE – LIMITATION FIX





Juin 2019 20







MERCI POUR VOTRE ATTENTION

Antoine Chédin – Université de Tours antoine.chedin@gmail.com

