

Seven roads to data-driven value creation

Table of Contents

1. Prédire	2
a. Entreprises qui créent des services sur cette base	2
b. Le rôle de la prédiction dans une plateforme	2
c. Obstacles et difficultés	3
2. Suggérer	3
a. Entreprises qui créent des services sur cette base	3
c. Le rôle de la suggestion dans une plateforme	3
b. Obstacles et difficultés	4
3. Curation	4
a. Entreprises qui créent des services sur cette base	4
b. Obstacles et difficultés	5
4. Enrichissement	5
a. Entreprises qui créent des services sur cette base	5
Obstacles and difficulties	6
5. Rank / match / compare	6
Examples of companies	6
Obstacles and difficulties	7
6. Segment / classify	7
Examples of companies	7
Obstacles and difficulties	7
7. Generate / synthesize (experimental!)	8
Examples of companies	8
Obstacles and difficulties	9
Combos	9
The end	10

last modified: 2023-05-15





Ceci n'est ni une liste exhaustive, ni une recette! Ce sont plutôt des pistes de réflexion sur la façon dont la donnée contribue à réaliser un service à valeur ajoutée.

1. Prédire



Figure 1. prediction

a. Entreprises qui créent des services sur cette base

1. Prédire les délits



1. Prédire qu'un deal va se faire



1. Maintenance prédictive



b. Le rôle de la prédiction dans une plateforme

La prédiction permet de fournir un meilleur service au client final et d'optimiser les coûts de transaction.

C'est un facteur clé de succès des plateformes car ce faisant, elles peuvent battre les marchés et organisations existantes sur le coût et la qualité.

1. Uber prédit à quelle minute votre taxi arrive, tout en assurant un service où les offreurs et demandeurs sont dispersés et non coordonnés.
2. Booking prédit le meilleur prix pour une chambre, malgré la diversité des chaînes d'hôtel
3. Amazon prédit une gestion de stocks optimale, malgré la diversité des fournisseurs

c. Obstacles et difficultés

1. Le [cold start problem](#)
2. Risque de manquer la long tail, algorithmic discrimination, stereotyping
3. Négligence de la nouveauté radicale

2. Suggérer



a. Entreprises qui créent des services sur cette base

1. Amazon's product recommendation system



1. Google's "Related searches..."



1. Les recommandations de produits personnalisées sur les tickets de caisse
`image::auchan.jpg[pdfwidth="100", width="100"]`

c. Le rôle de la suggestion dans une plateforme

La suggestion permet aux utilisateurs finaux d'explorer la richesse du catalogue d'offre. Cela vient

donc améliorer la coordination des acteurs en abaissant les coûts de découverte / d'être découvert.

1. Amazon fait des suggestions de produits, ce qui met en avant la richesse du catalogue
2. Booking suggère des hôtels similaires sur les mêmes zones, à critères comparables

b. Obstacles et difficultés

1. Le cold start problem, gérer la [sérendipité](#) et les [effets de bulle](#).

3. Curation



a. Entreprises qui créent des services sur cette base

Il est intéressant de noter que **tous les exemples suivants sont proches d'un modèle de plateforme**, ce qui indique que la curation serait au coeur de la notion de plateforme.

1. Clarivate Analytics curating metadata from scientific publishing



1. Nielsen and IRI curating and selling retail data [nielsen]



1. IMDb curating and selling movie data



1. NomadList providing practical info on global cities for nomad workers



b. Obstacles et difficultés

1. Progrès lent : la curation demande d'organiser un travail sur tâches simples. Les plateformes de crowd working fournissent ce service. 2. La continuité peut être essentielle : rater un jour, mois ou année de collecte et curation de donnée peut faire baisser la valeur de tout le reste du jeu de données.
2. Contrôle qualité

4. Enrichissement



a. Entreprises qui créent des services sur cette base

1. Selling methods and tools to enrich datasets



1. Selling aggregated indicators



1. Selling credit scores

Obstacles and difficulties

1. Knowing which cocktail of data is valued by the market
2. Limit duplicability
3. Establish legitimacy

5. Rank / match / compare



Examples of companies

1. Search engines ranking results



1. Yelp, Tripadvisor, etc... which rank places

1. Any system that needs to filter out best quality entities among a crowd of candidates

Obstacles and difficulties

1. Finding emergent, implicit attributes (imagine: if you rank things based on just one public feature: not interesting nor valuable)
2. Insuring consistency of the ranking (many rankings are less straightforward than they appear)
3. Avoid gaming of the system by the users (for instance, [companies try to play Google's ranking of search results at their advantage](#))

6. Segment / classify



Examples of companies

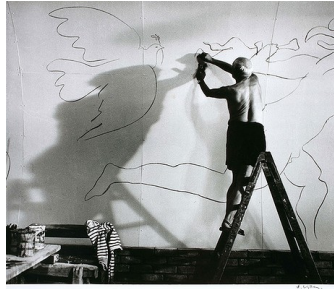
1. Tools for discovery / exploratory analysis by segmentation
2. Diagnostic tools (spam or not? buy, hold or sell? healthy or not?)



Obstacles and difficulties

1. Evaluating the quality of the comparison
2. Dealing with boundary cases
3. Choosing between a pre-determined number of segments (like in the k-means) or letting the number of segments emerge

7. Generate / synthesize (experimental!)



Examples of companies

1. Intelligent BI with [Aiden](#)



1. [wit.ai](#), the chatbot by FB



1. [Virtual assistants](#)



1. [Image generation](#)



1. Close-to-real-life [speech synthesis](#)

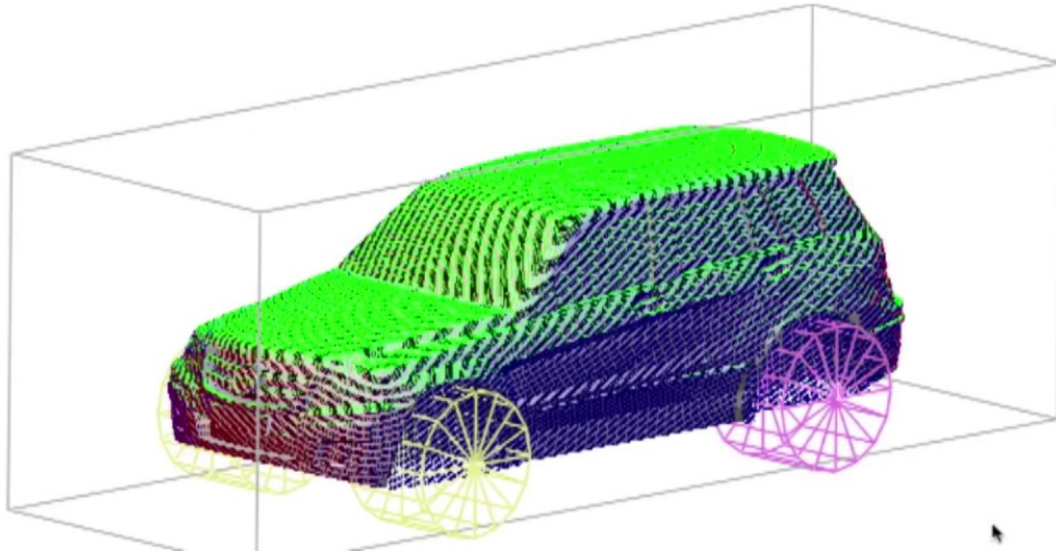


1. Generating realistic car models from a few parameters by [Autodesk](#)

Figure 2. Autodesk

A video on the generation of car models by Autodesk:

Given a mesh of a car, we first compute depth maps from different viewpoints.



Obstacles and difficulties

1. Should not create a failed product / false expectations
2. Both classic (think of [clippy]) and frontier science: not sure where it's going

Combos

Combos!



The end

Find references for this lesson, and other lessons, [here](#).



This course is made by Clement Levallois.

Discover my other courses in data / tech for business: <https://www.clementlevallois.net>

Or get in touch via Twitter: [@seinecle](#)