

Sciences Economiques & Sociales de la Santé & Traitement de l'Information Médicale

sesstim.univ-amu.fr

#### **Marc CUGGIA**

Pr,MD,PhD Inserm LTSI - Données Massives en santé Centre de données cliniques - CHU de Rennes

#### Big data en santé:

Réutilisation des données massives en santé, définition, exemples de cas d'usage, infrastructures et méthodes.

**avril 2017** 



Cliquez ici pour voir l'intégralité des ressources associées à ce document

# Exploitation des données massives en santé pour la recherche médicale : méthodes, outils et cas d'utilisation



#### Pr Marc CUGGIA

#### Département d'information médicale

Equipe projet données massives en santé (Inserm UMR 1099 - LTSI)

Unité Support Fouille de données

(Inserm CIC - 1414 - CHU Rennes)







# Plan de l'exposé

- 1 Données massives en santé
- 2 Champs d'utilisations
- Bes centres de données clinique et eHOP
- Les réseaux de données de santés
- Les projets de fouilles sur données massive en santé
- 6 Conclusion

# Jusqu'à hier



Quels sont les patients éligibles pour ce projet de recherche ?

Revenez dans 1 mois ...

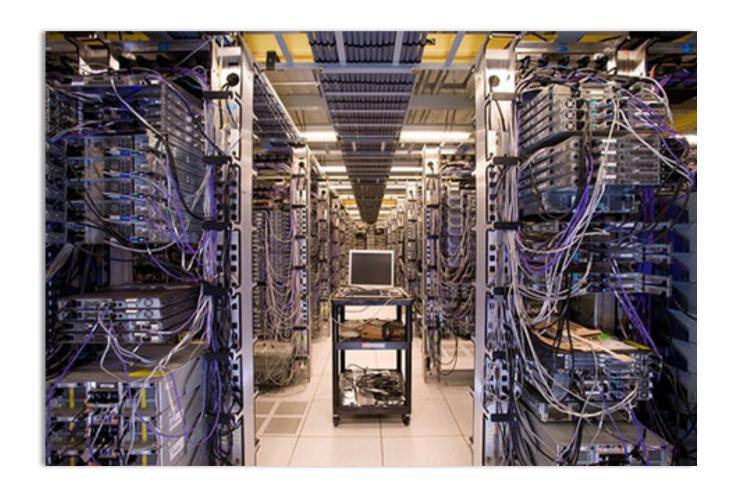




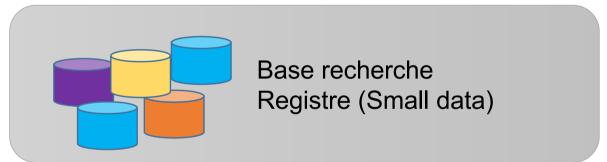
# Jusqu'à aujourd'hui

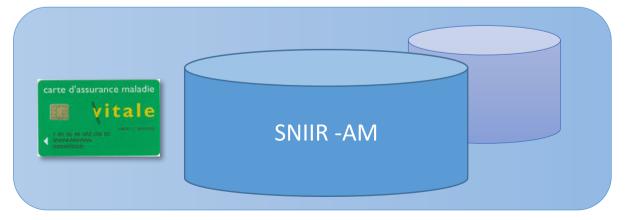
Un Système d'Information très riche

Mais peu exploitable en l'état









## e-Santé









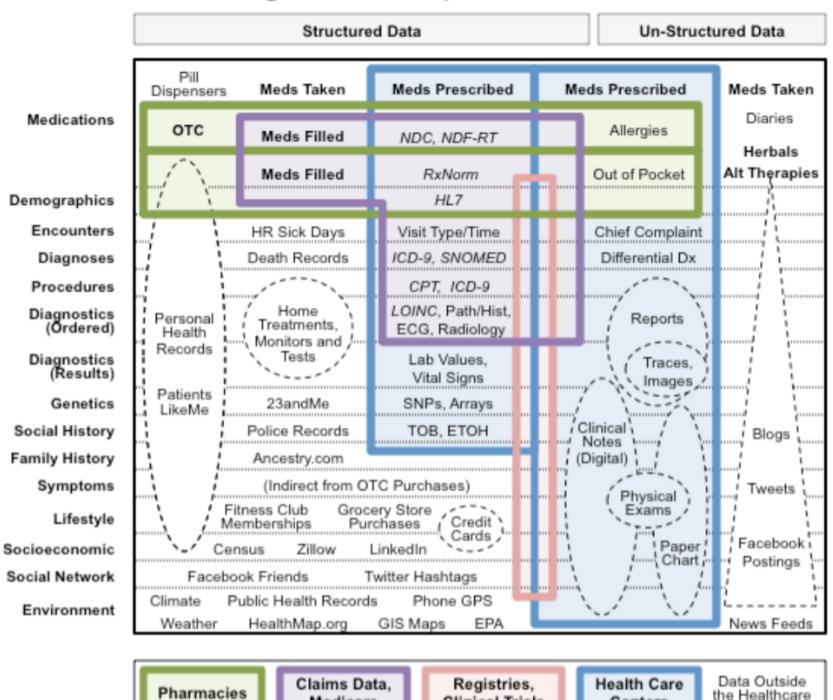


#### Dématérialisation des données de santé

#### Les "4 V" du Big Data: échelle **SNIIRAM** Volume: **Registres** Données clinico-biologiques, OMICs, objets connectés, Hôpitaux **PMSI** images, signaux Imagerie **Capteurs OMICs** Variabilité: domaine Des données hétérogènes, multi-domaines multi-échelles qualité **Registres OMICs** Capteurs Véracité: Imagerie Des données de qualité variables **SNIIRAM PMSI** Vélocité: Hôpitaux Des données produites au fil de l'eau nsibles → réutilisation en temps réel

volume

## "Big Data" Map of Patient Health



Clinical Trials

Centers

System

Medicare

# Problématique

# Comment exploiter de façon efficiente ce gisement de données ?

Développer les méthodes et les outils pour :

- Intégrer ces données multi-domaines, multi-échelles
- Tirer de l'information de ces données massives

Dans un cadre compatible avec le caractère sensible des données

# Plan de l'exposé

- Données massives en santé
- 2 Champs d'utilisations
- Bes centres de données clinique et eHOP
- Les réseaux de données de santés
- Les projets de fouilles sur données massive en santé
- Se former et travailler au CDC

# Recherche clinique : Etude de faisabilité et prescreening

#### Criteria

#### **Inclusion Criteria:**

1Male subjects, over 50 years of age at the time of enrollment.

2Subjects referred to urology for BPH leading to permanent indwelling bladder catheters and are considered poor surgical candidates

3Written informed consent to participate in the study.

4Ability to comply with the requirements of the study procedures

#### **Exclusion Criteria:**

1Previous surgical treatment for BPH

2Presence of bladder stones

3History of prostate cancer

4Prostate size > 150 g

5History of urethral stenosis or its management

6Known of suspected neurogenic bladder

7History of recent hematochezia in the last 3 months

8Contraindication to intravascular iodinated contrast such as allergies or significant elevated creatinine/renal failure

9Uncorrected coagulopathy

1Subjects who participated in an active stage of any drug, intervention or treatment trial within 30 days of enrollment.

1Subjects with preexisting conditions, which, in the opinion of the investigator, interfere with the conduct of the study.

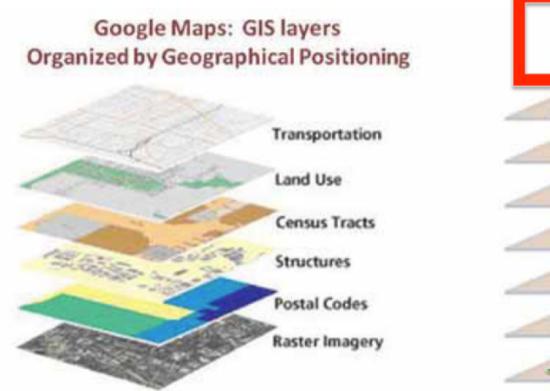
1Subjects who are uncooperative or cannot follow instructions.

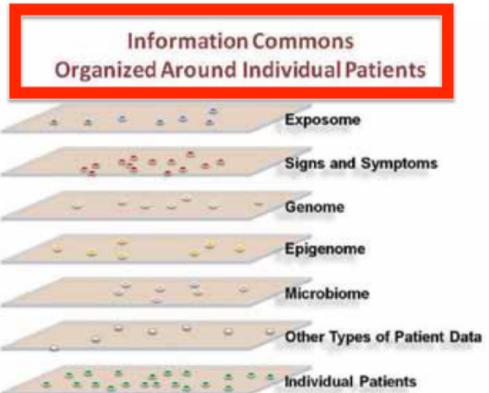
1Mental state that may preclude completion of the study procedure or obtention of infor



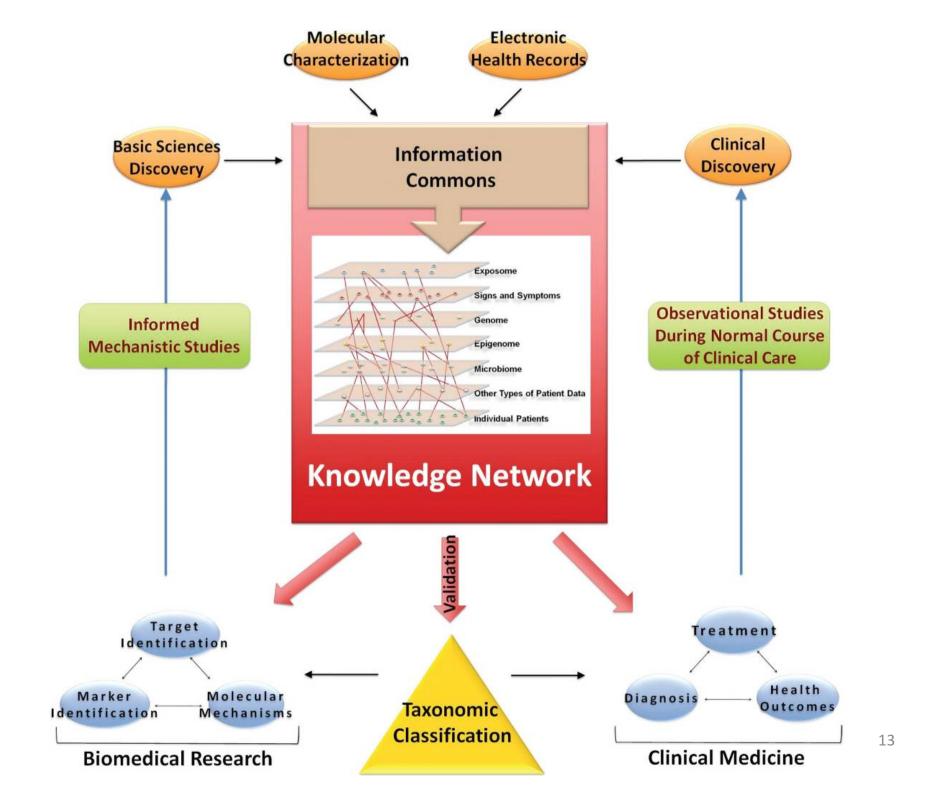


Intégration des données pour une Médecine translationnelle, prédictive et personnalisée





Toward Precision Medicine: Building a Knowledge Network for Biomedical Research and a New Taxonomy of Disease Report from National academy of science, USA, 2011



# Quels usages?

#### Pour l'individu

• Médecine ciblée et personnalisée

#### Pour les collectivités

Vigilances, veille sanitaire

#### • La recherche

- Épidémiologique : Détection de cohortes
- Clinique : Études de faisabilité, Recherche de patients éligibles

#### Médico-administratif

 organisation raisonnée des soins, pilotage des activités, analyse des trajectoires de santé

## Pour l'enseignement

• Professionnels de santé, éducation, information des citoyens

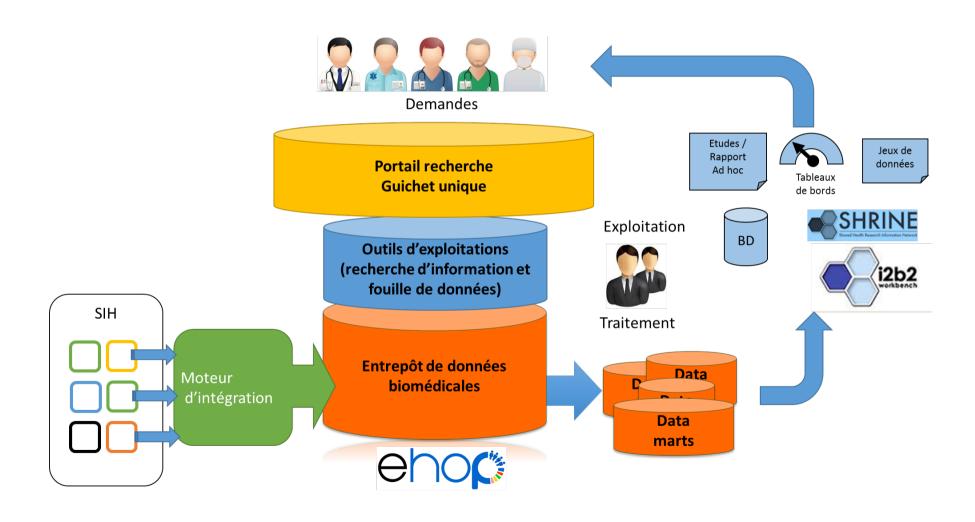
# Plan de l'exposé

- 1 Données massives en santé
- 2 Champs d'utilisations
- Les centres de données clinique et eHOP
- Les réseaux de données de santés
- Les projets de fouilles sur données massive en santé
- Se former et travailler au CDC

#### Centre de Données Clinique CDC

- Organisation intra-hospitalière « guichet unique »
- Propose une offre de service au sein de chaque établissement pour exploiter les données du SIH grâce à l'entrepôt de données et des outils de fouille de données
- Rassemble des **compétences Informatiques** (DSI), **réglementaires et méthodologique**s (DIM), **Métiers** (Recherche clinique, épidémiologie).
- Structure de confiance
  - Accède à l'exhaustivité des données qui lui sont confiées
  - Effectue les traitements et en assure la traçabilité
  - Respect strict du cadre éthique, juridique et réglementaire
- Met en œuvre des actions pour l'amélioration de la qualité des données de l'entrepôt. (Ex : optimisation du codage)

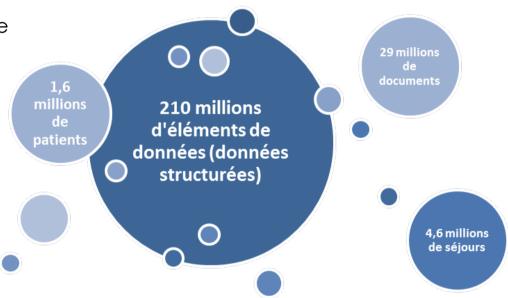
### Une infrastructure big data Le système eHop : traitement des demandes



#### Exemple du CDC de Rennes

- Sources de données
  - o Données identité/séjour/structure
  - o Comptes rendus Hospitaliers
  - o Prescription/administration
  - o Bio banque (CRB)
  - o Dossiers Urgence
  - o Données de Laboratoires
  - Dossiers infirmier (projet)
  - o PMSI
  - o Anatomo-pathologie
  - o Imagerie

• Entrepôt de données



60 Etudes cliniques et 10 projets de recherche (depuis la MEP)

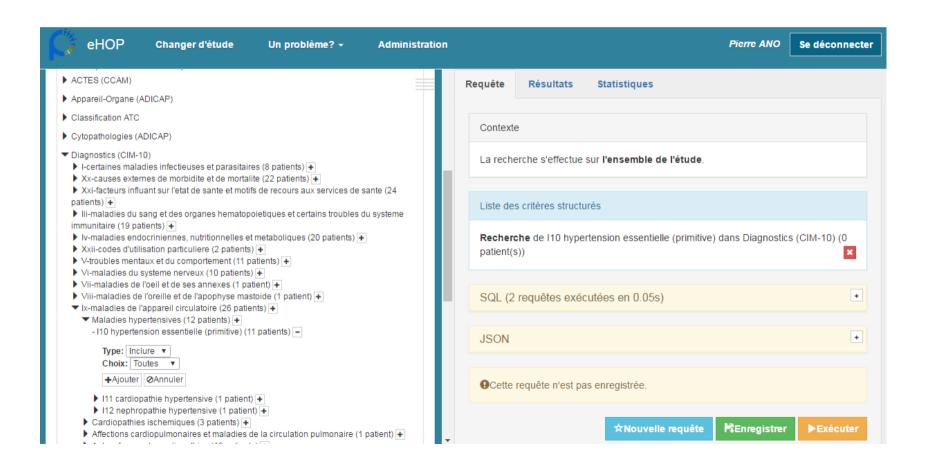
#### Des données structurées :

- ▶ Biologie, diagnostic et actes par le PMSI, Prescription/Administrations médicamenteuses
- ▷ Décrites avec terminologies (standards+++) : CIM-10, CCAM, ATC

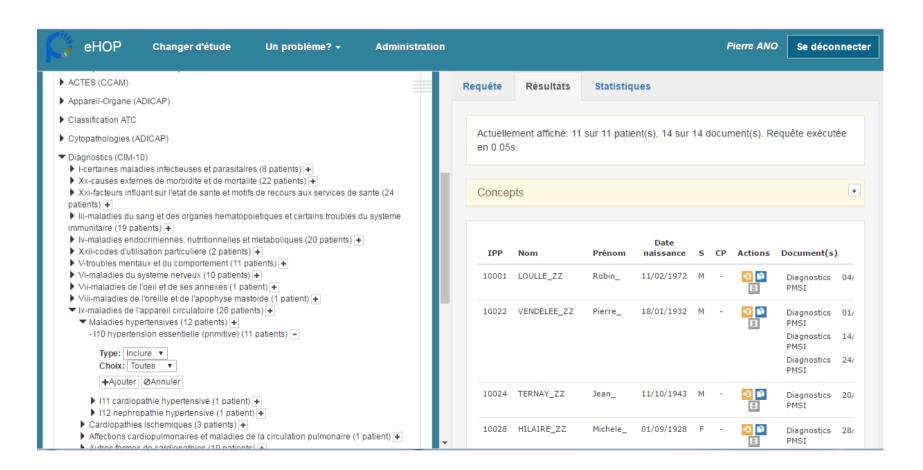
# Beaucoup de données non structurées :

- ▷ Comptes-rendus (hospitalisation, consultations, urgences, radiologie, etc)
- ▶ Champs de questionnaires médicaux ou infirmiers
- Zones de commentaires de résultats d'analyses

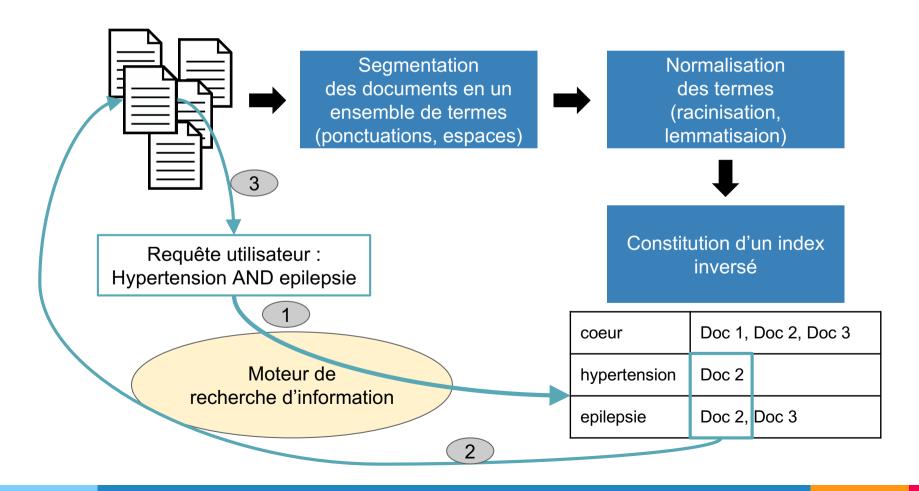
#### Données structurées

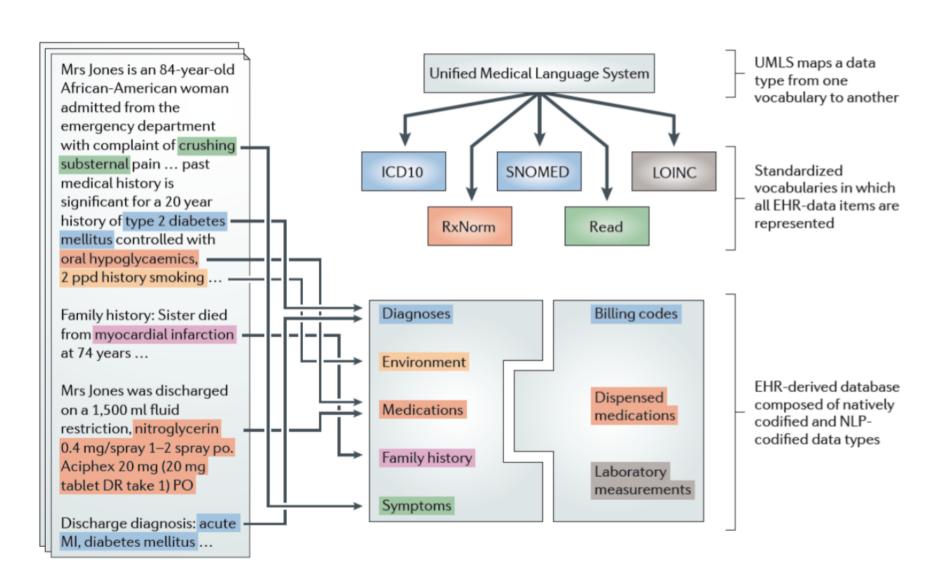


#### Données structurées



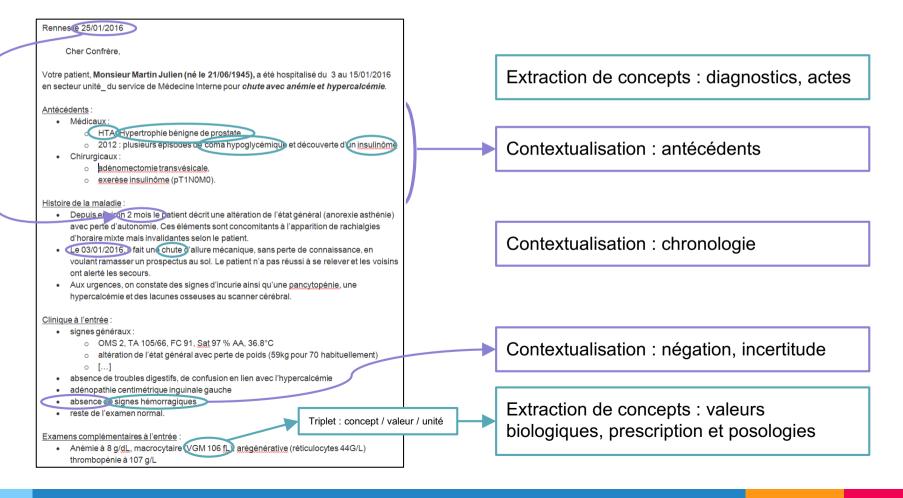
Données non structurées : recherche d'information



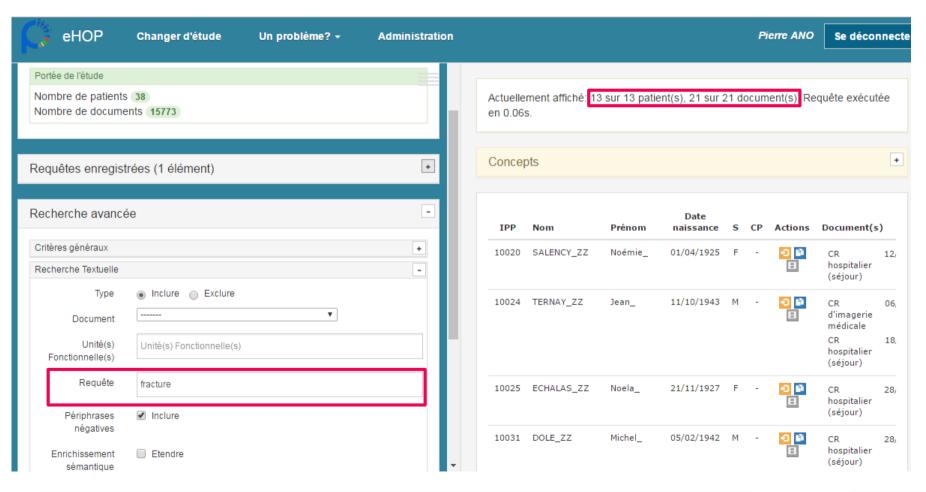


Kohane I, Nature Review Gen. 2011

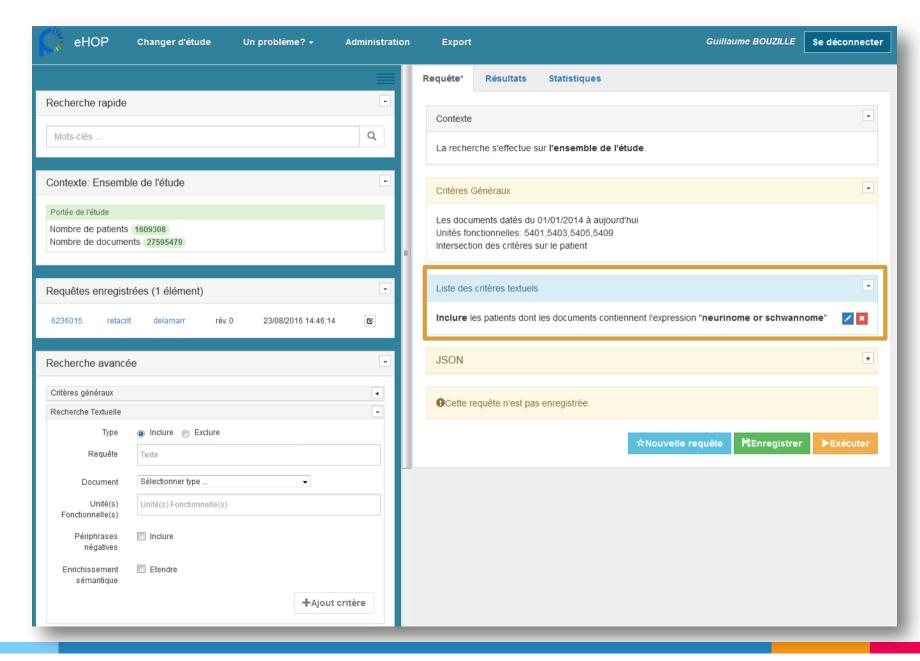
#### Données non structurées : traitement automatique du langage



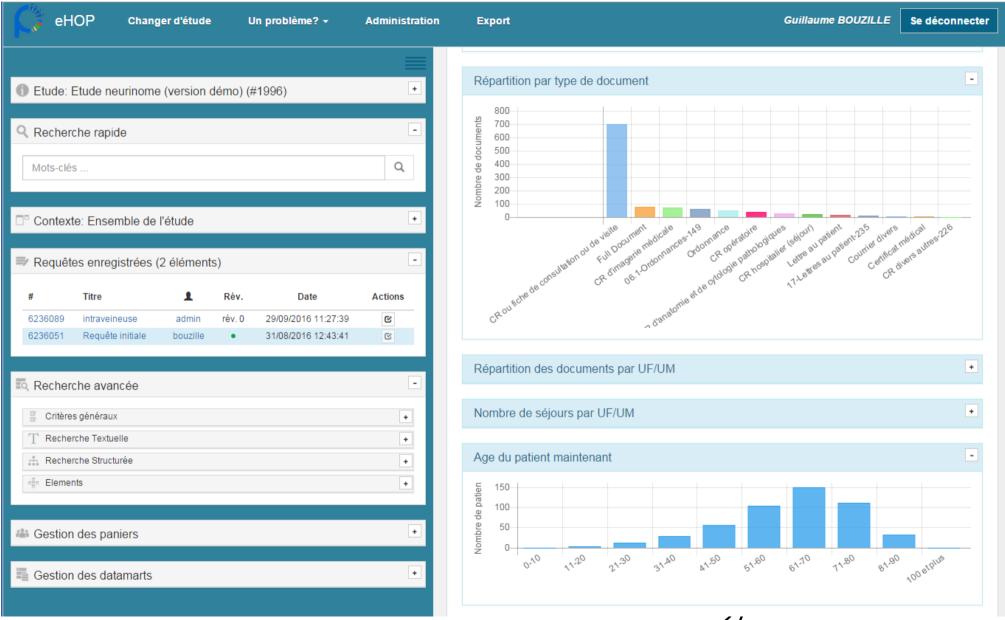
## Approche type recherche d'information



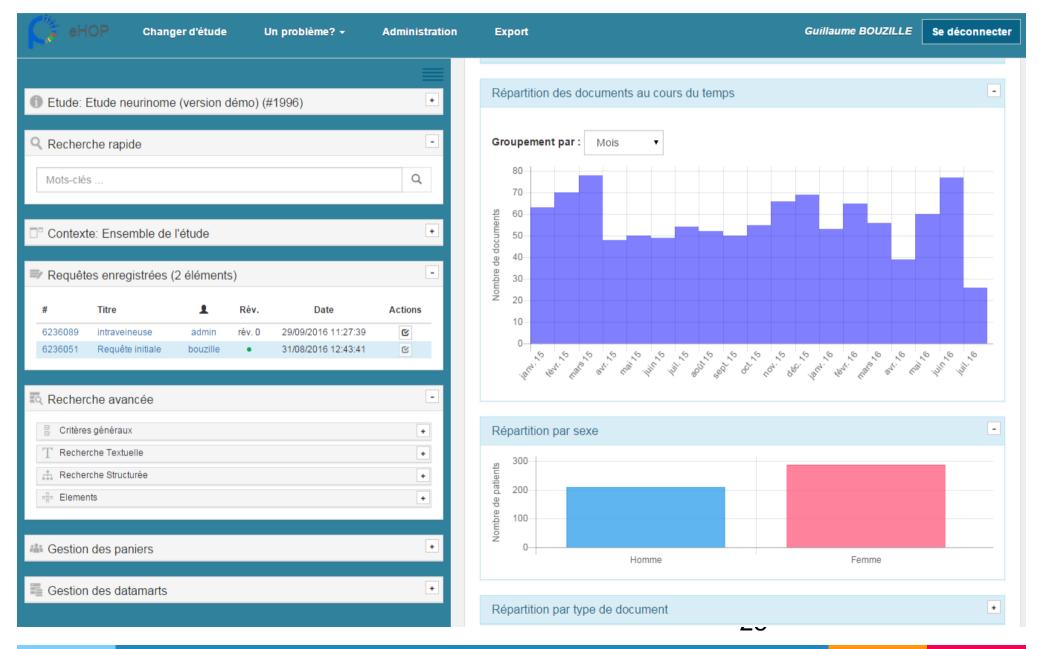




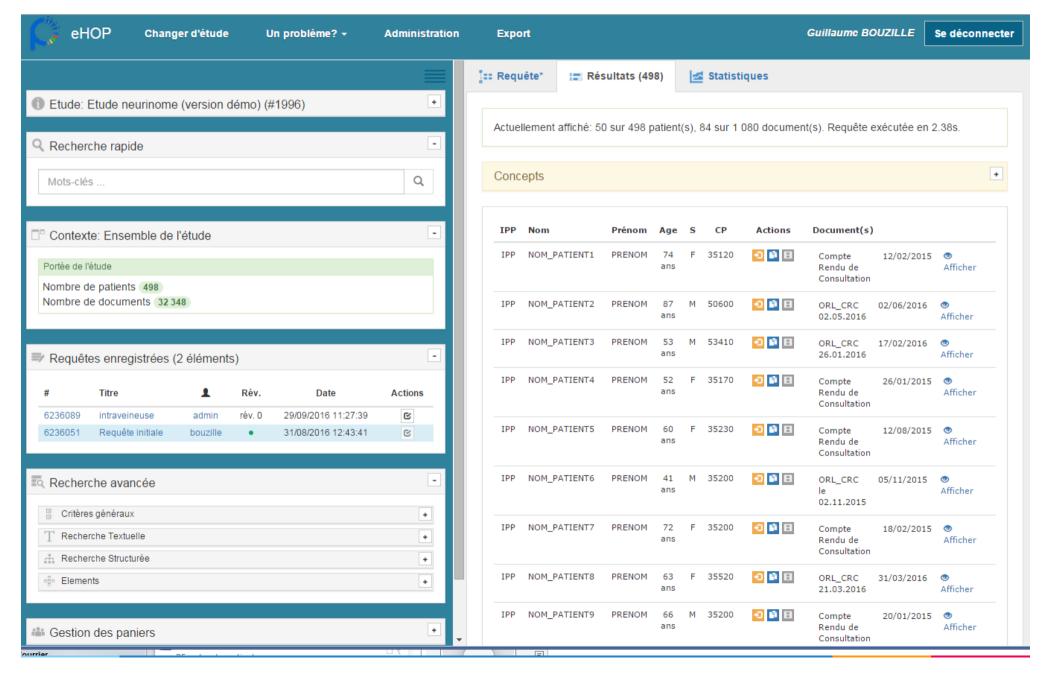




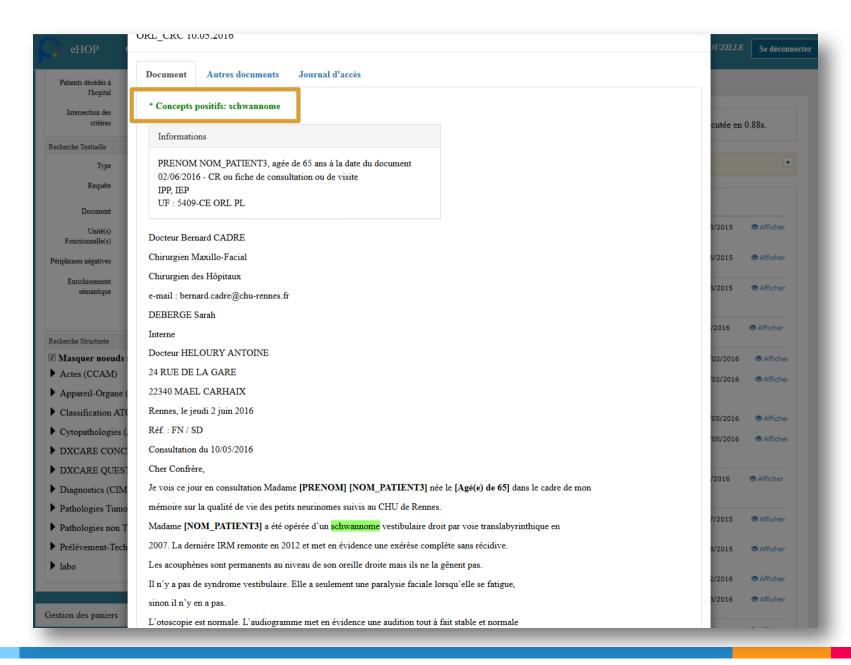




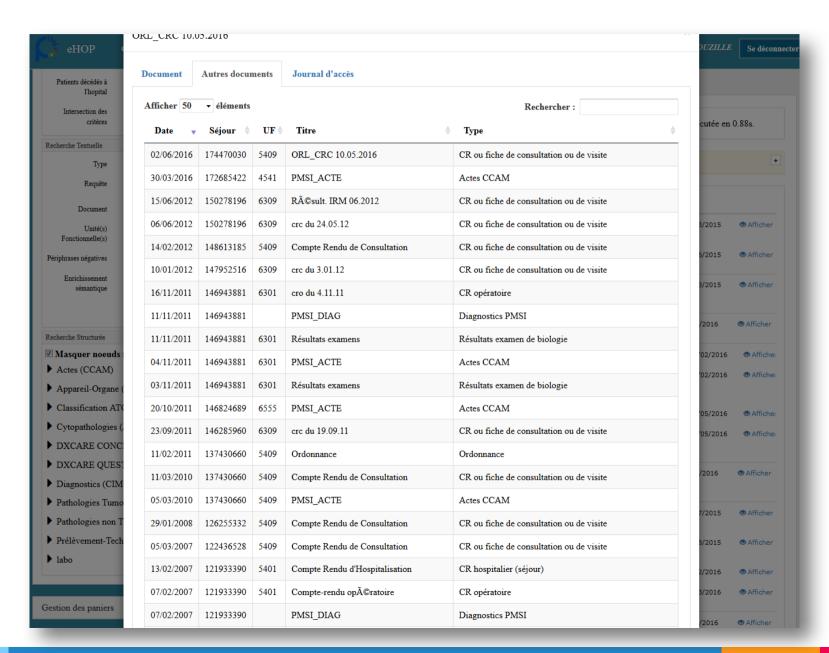




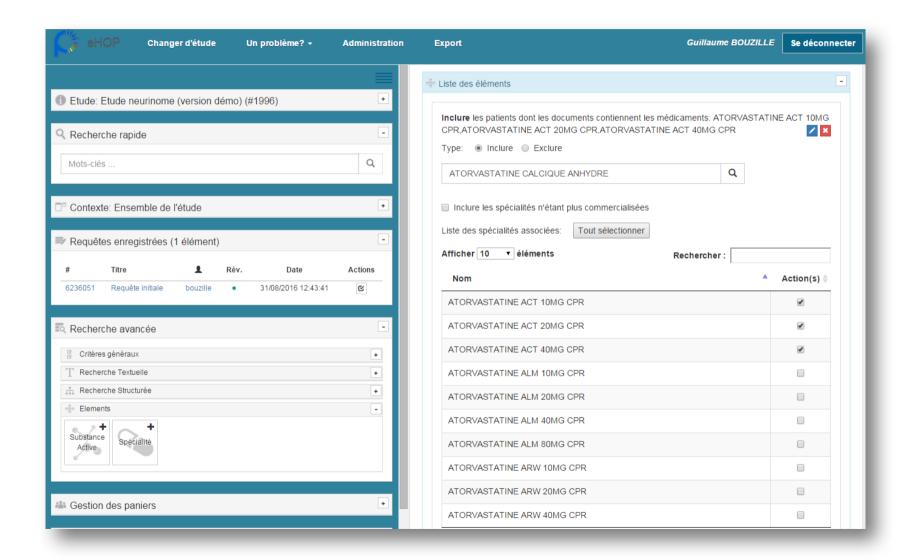




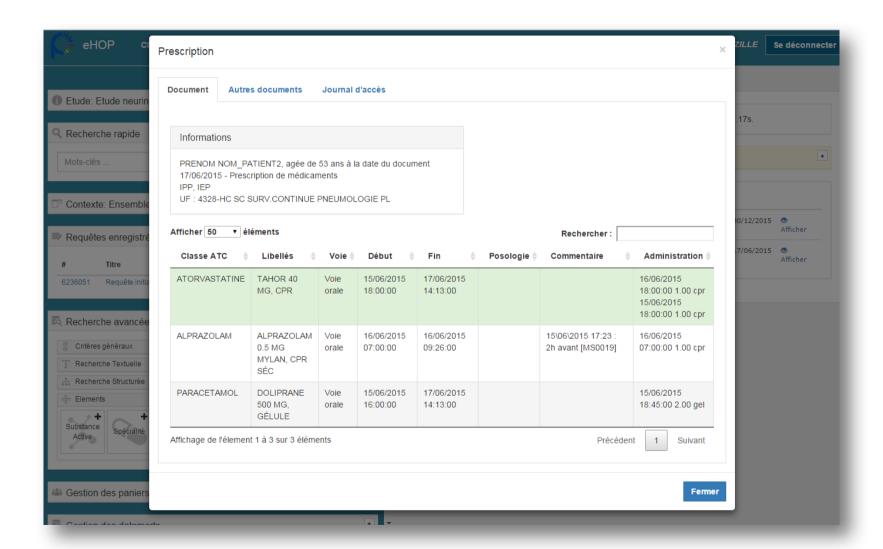




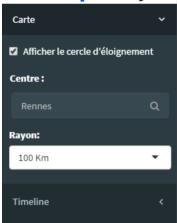






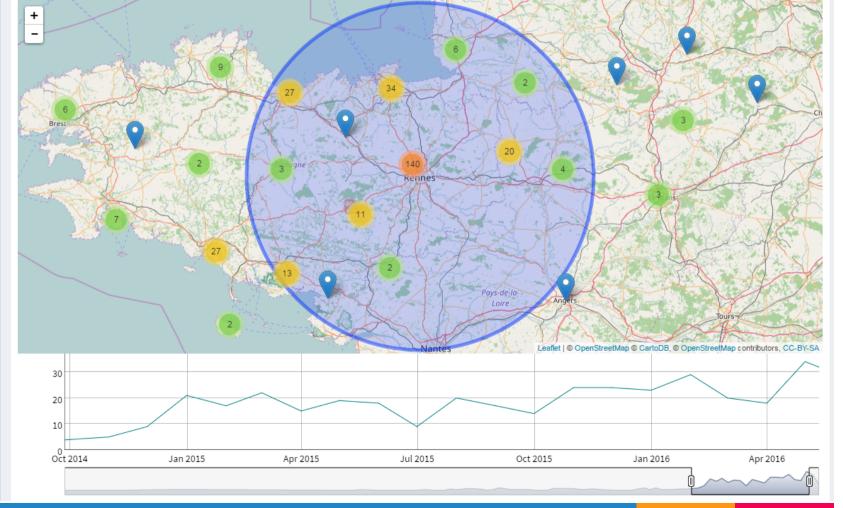


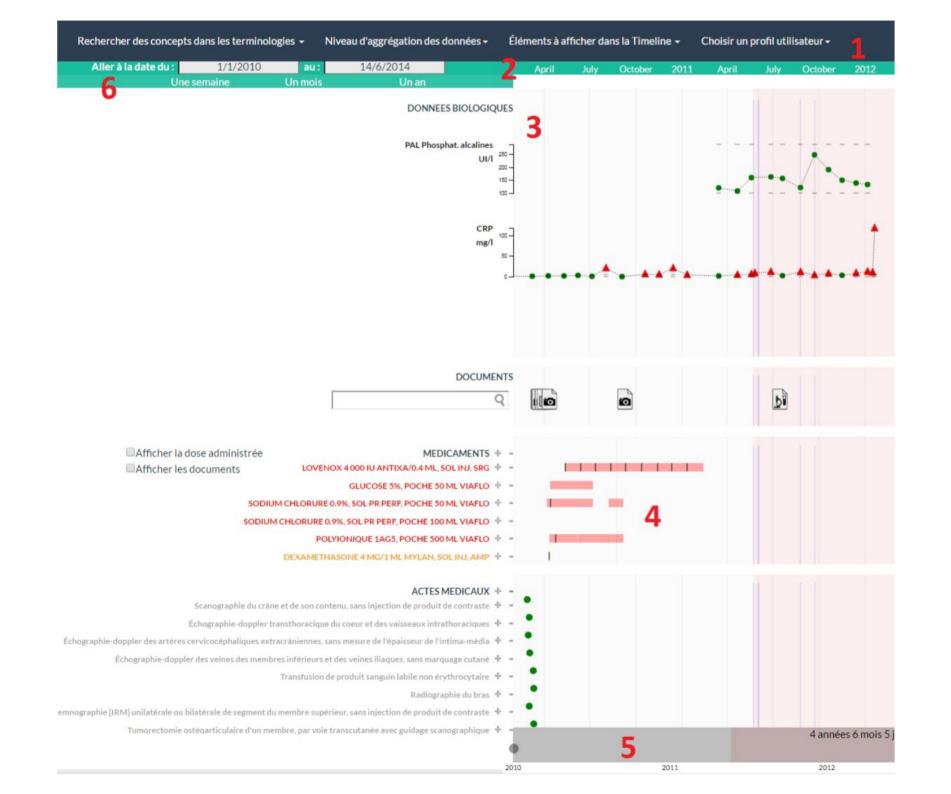




Etude

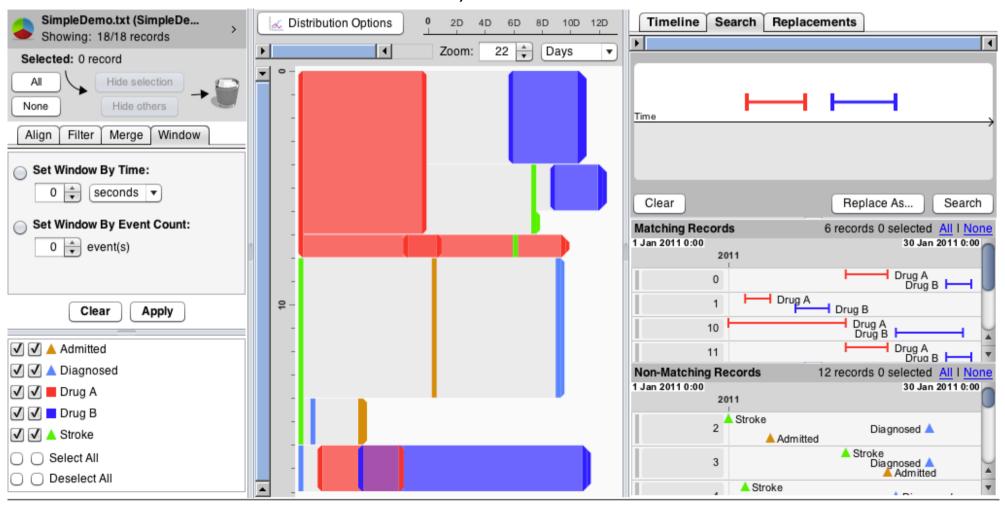
259 Patients
sur les 498 de l'étude, pour la période du 26/09/2014 au 11/05/2016 dans un périmètre de 100Km autour de Rennes.



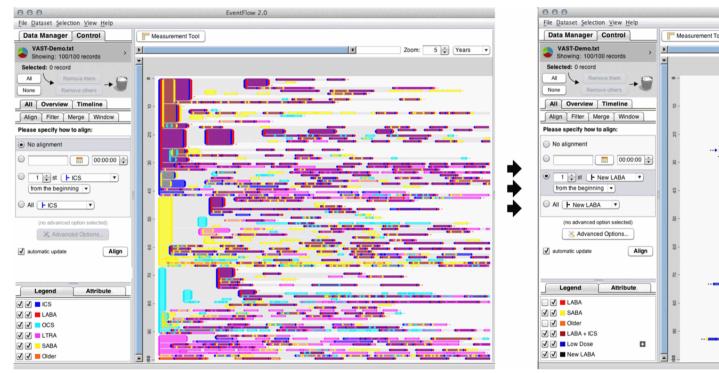


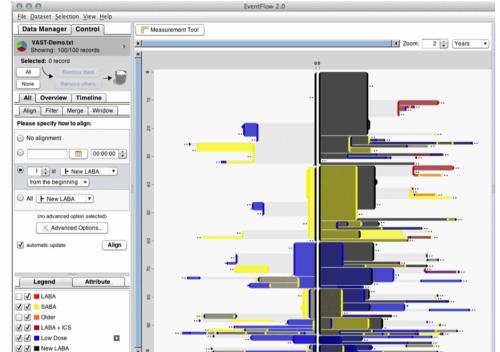
# Exemple d'approche populationelle : Eventflow

Simplification of temporal event sequences (Megan Monroe, Rongjian Lan, Catherine Plaisant, Ben Shneiderman)



# Reduction de dimension



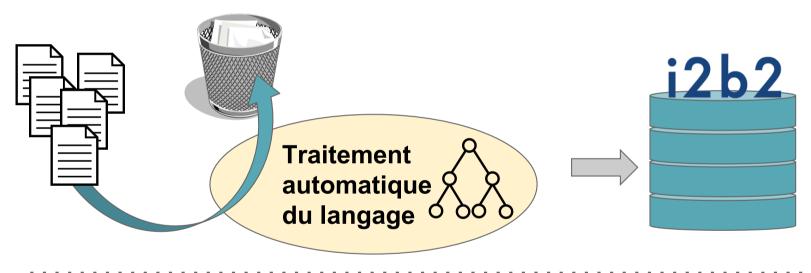


Shneiderman, B., Plaisant, C.

Sharpening Analytic Focus to Cope with Big Data Volume and Variety: Ten strategies for data focusing with temporal event sequences (2015)

# Entrepôts de données biomédicales

Données non structurées : traitement automatique du langage

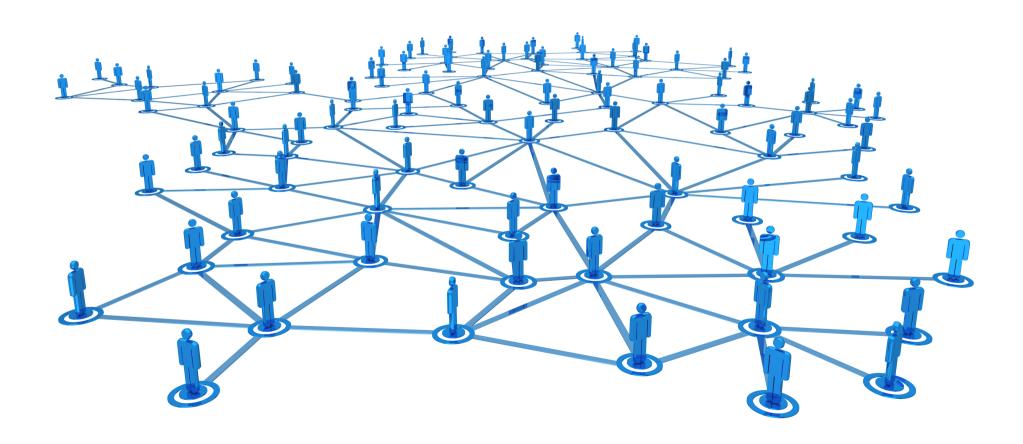


Traitement automatique du langage

# Plan de l'exposé

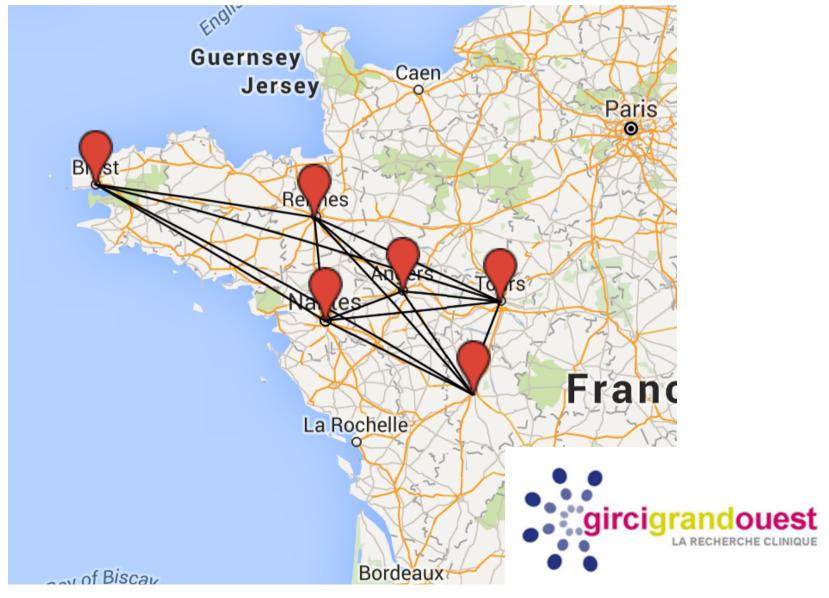
- 1 Données massives en santé
- 2 Champs d'utilisations
- Bes centres de données clinique et eHOP
- Les réseaux de données de santé
- Les projets de fouilles sur données massive en santé
- Se former et travailler au CDC

# Réseaux de données de santé Clinical Data Research Networks





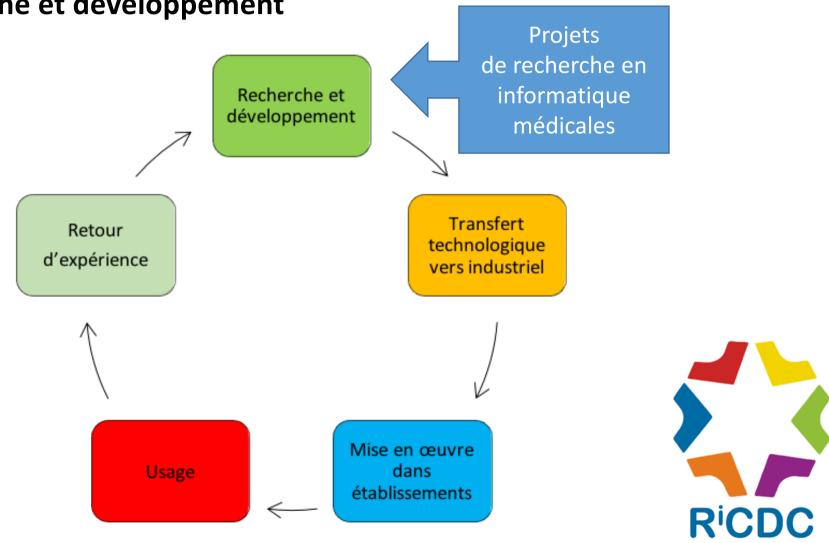
# Réseau interégional des CDC



# Ri-CDC: Objectifs

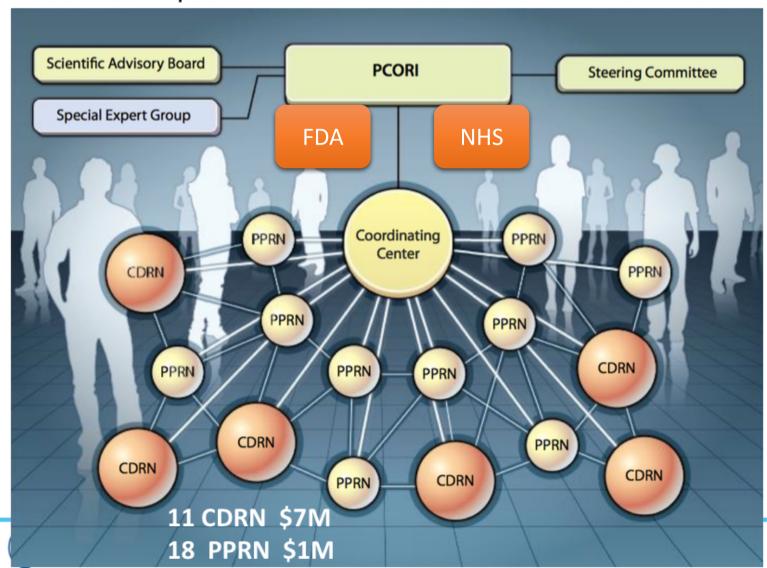
• Faire evoluer les outils en établissant une démarche vertueuse de

recherche et développement



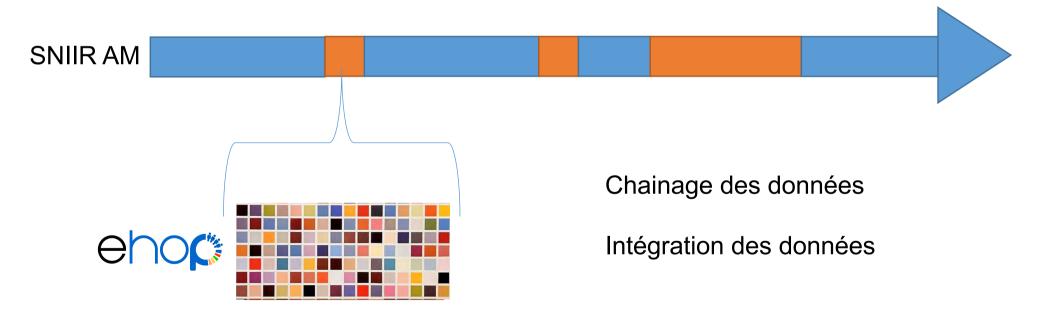


PCORnet \$95 million Start date Jan 2014 18 months



# Dynamique de recherche

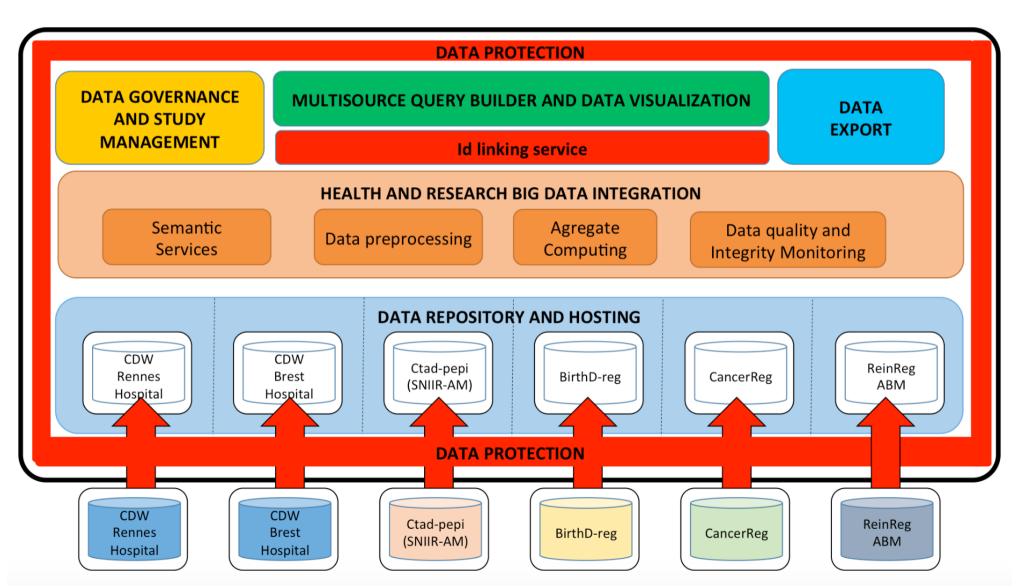
- Projet PEPS : Plateforme d'Etude des Produits de Santé
- Utilisation du SNIIR-AM pour réaliser des études de pharmacovigilance
- SNIIR AM : Données de remboursement + PMSI (données hospitalières)
- Caractérisation de la trajectoire de santé des patients





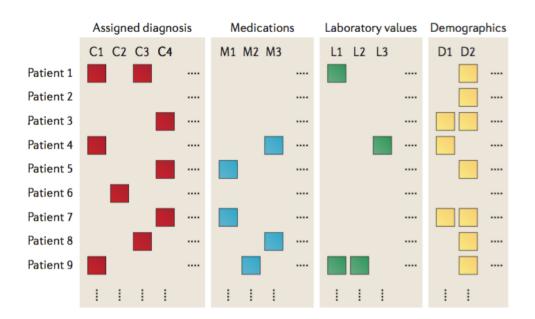
### • Projet INSHARE (AO ANR) (3 ans):

- Plateforme Cloud d'Intégration et partage des données en santé pour la recherche
- Protection tatouage des données
  - Intégration des données hospitalières, SNIIRAM, et des registres épidémiologiques

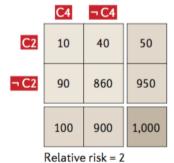


# Plan de l'exposé

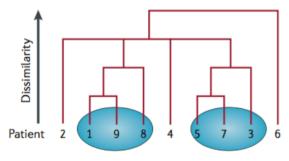
- 1 Données massives en santé
- 2 Champs d'utilisations
- Bes centres de données clinique et eHOP
- Les réseaux de données de santé
- La fouille sur données massive en santé
- Se former et travailler au CDC



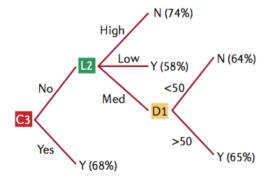
#### a Comorbidity



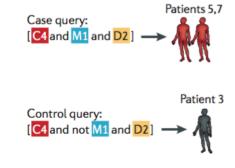
c Patient clustering



#### **b** Machine learning



#### d Cohort querying



# Exemple

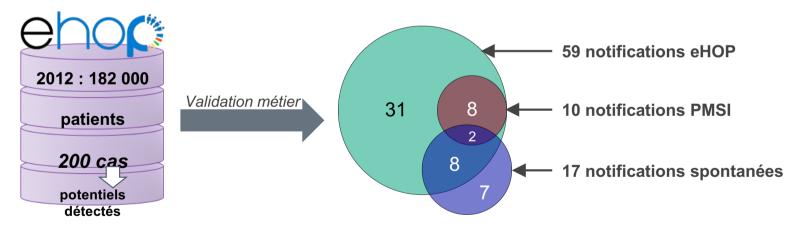
## Pharmacovigilance

#### Contexte : Sous notification des effets indésirables médicamenteux

Hypothèse : détection des chocs anaphylactiques médicamenteux à partir d'un entrepôt de données biomédicales

#### Méthodes:

• Recherche d'information et traitement automatique du langage

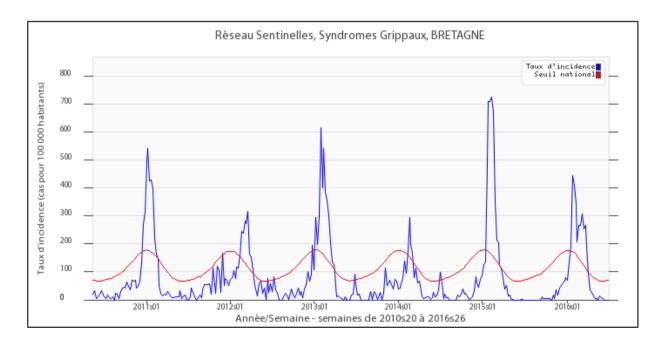


#### Retombées et valorisation :

- Mise en oeuvre en routine au CRPV de Rennes
- Bouzillé G, Osmont MN et al. Drug safety and big clinical data: detection of drug-induced anaphylactic shocks (en cours)

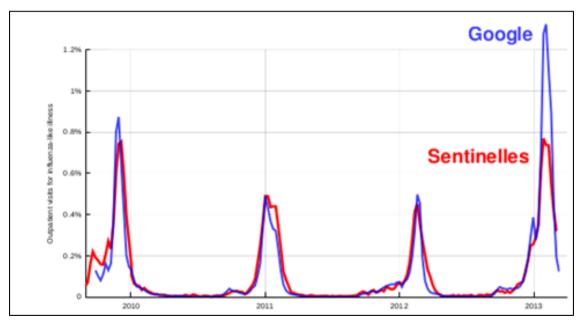
Contexte : maladie à fort impact socio-économique

Surveillance épidémique par le réseau Sentinelles



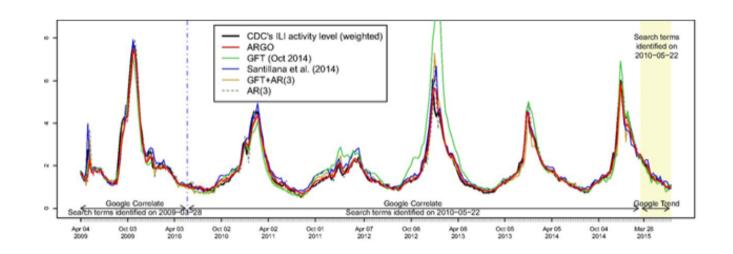
▶ Limite : production des indicateurs avec un délai de 1 à 3 semaines

Alternatives : surveillance basée sur les données du web



Limite : indicateurs non fiables à plusieurs reprises

Alternatives : surveillance associant données Sentinelles et données du données du web



# Hypothèse : associer données de Sentinelles et Big Data Hospitalier Méthodes :

- 1. Extraction d'information depuis eHOP (incidence hebdomadaires) :
  - Utilisation de requêtes par mots-clés :

Documents comportant un mot commençant par « gripp »

Documents mentionnant des symptômes grippaux

Documents de patients des urgences venant pour grippe et repartant chez eux

Utilisation des données structurées

Codes diagnostics se rapportant à la grippe

Examens biologiques de recherche de virus grippal par PCR

Découpage par services, classes d'âge, type de documents.

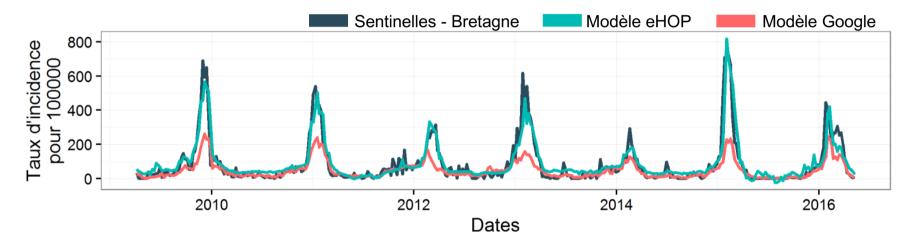
# Hypothèse : associer données de Sentinelles et Big Data Hospitalier Méthodes :

#### 2. Modélisation statistique :

$$y_t = \mu_y + \sum_{j=1}^{N} \alpha_j y_{t-j} + \sum_{i=1}^{K} \beta_i X_{i,t} + \epsilon_t$$

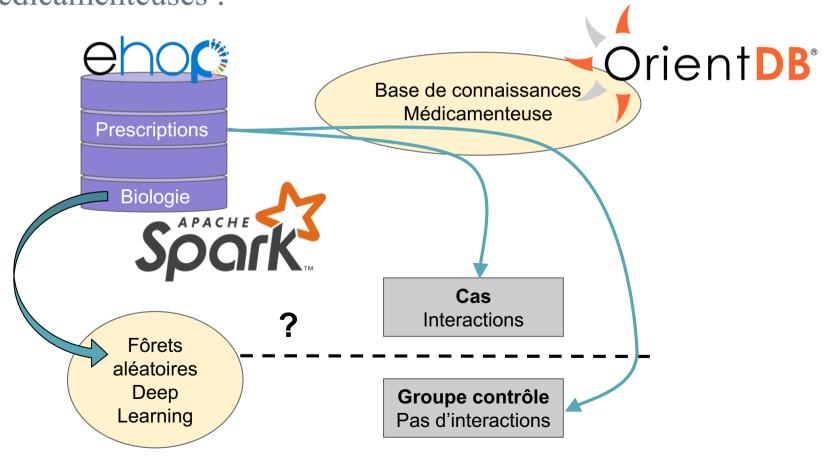
- Une composante basée sur l'historique de Sentinelles
- Une composante basée sur les données obtenues depuis eHOP
- Une étape de sélection de variables par régression type lasso
- Un modèle construit pour chaque semaine à prédire

#### Résultats:



_	Coefficient de corrélation		Erreur quadratique moyenne	
	Modèle eHOP	Modèle Google	Modèle eHOP	Modèle Google
Prédictions nationales	0.95	0.97	2563	2931
Prédictions régionales	0.92	0.88	2881	9797

Détection des effets indésirables dues aux interactions médicamenteuses :



# Que faut il retenir?

- ✓ Le Big data en santé est constitué de données :
  - Hétérogènes
  - Multi-domaines
  - multi-échelles
  - Données sensibles
- ✓ Les **entrepôts** sont des **concentrateurs** de données permettant une **exploitation facilitée des données** mais qui nécessitent :
  - Une technicité: nouveaux métiers
  - Des organisations tiers de confiance permettant leur exploitations respectant le protection des données
- ✓ Ces technologies peuvent mises en œuvre dans de **nombreux cas d'utilisation** en recherche (mais aussi au delà)
  - Ils sont complémentaires des approches classiques de recueil pro-actif d'information
- ✓ La tendance est la constitution de réseaux de données pour une exploitation multicentrique
- ✓ Nous en sommes au début