# Epidémiologie et Biostatistique sur un Entrepôt de Données hospitalier

02 juin 2025 Présentation d'introduction

Luca THIEBAUD & Adam REMAKI adam.remaki@centralesupelec.fr luca.thiebaud@centralesupelec.fr



#### ■ L'AP-HP en chiffres

#### ■ Présentation de l'EDS et de ses enjeux

- L'EDS en trois mots
- □ Techniquement, qu'est-ce que l'EDS?
- □ A quoi peuvent servir les données de l'EDS?
- Comment les acteurs de l'EDS interagissent-ils?

#### ■ Présentation de l'Enseignement d'Intégration

- Objectifs
- Organisation de la semaine
- Contexte scientifique

#### Questions





1.

L'AP-HP en chiffres



#### L'AP-HP en chiffres

#### CHU d'Ile de France

- Directeur général: M. Nicolas Revel
- Présidente du conseil de surveillance :Mme. Anne Hidalgo



39 hôpitaux 20 098 lits 54 blocs chirurgicaux (315 salles d'opération)

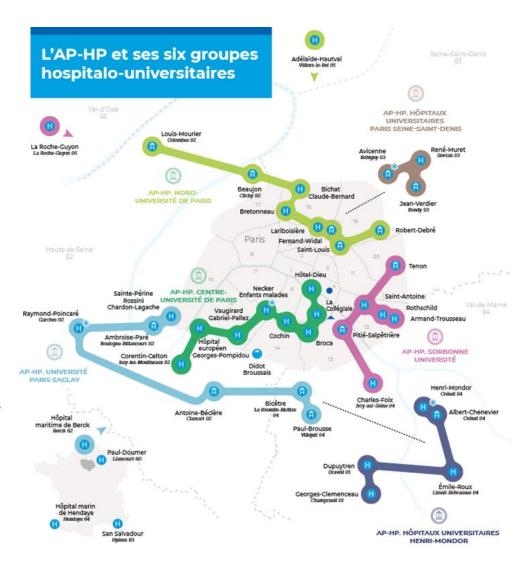


#### 100 000 professionnels

- 13 220 médecins
- 2000 bénévoles auprès des patients et des familles

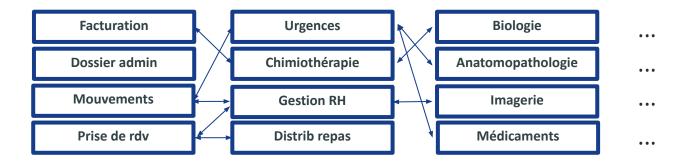


9,6Md€ de budget





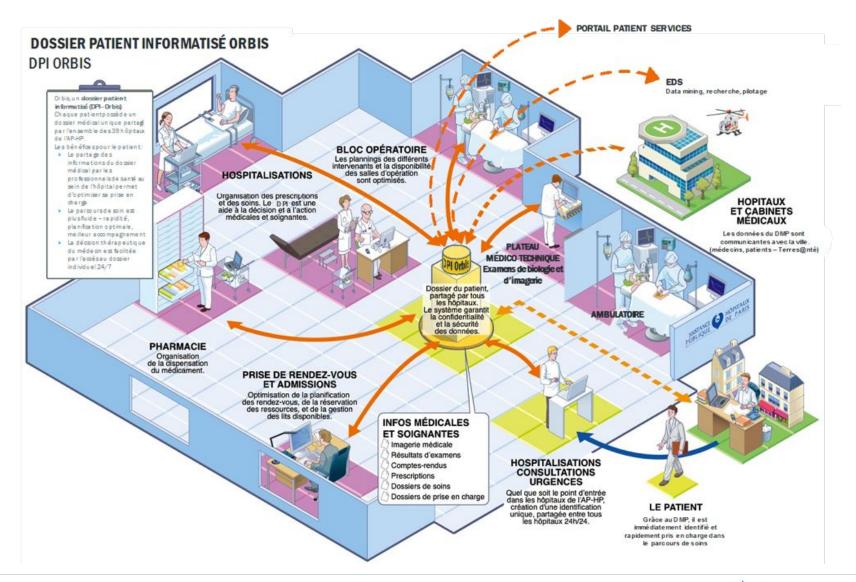
#### **DSI de L'AP-HP**



- Direction des Systèmes d'Information
  - 800 professionnels
  - ☐ 71M€ budget
  - 800 applications répertoriées
- Adaptation continuelle du système d'information aux besoins métiers
  - Définitions de « Dossiers de spécialités »
  - □ Intégration en cours d'algorithmes avancés (ML, ..)
- Depuis 2012, déploiement d'un Dossier Patient Informatisé commun aux 39 hôpitaux



#### Le DPI







2.

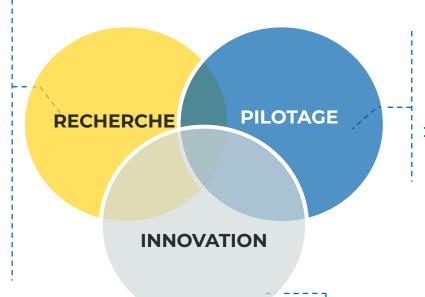
Présentation de l'EDS



#### L'EDS en trois mots

#### Soutenir la recherche

- Développer les recherches basées sur la réutilisation des données de santé
- Développer des technologies d'optimisation de la recherche clinique (repérage automatique des patients, transfert de données)



Faciliter le pilotage de l'activité hospitalière et l'organisation des soins

> Démarche Value Based Health Care

#### **Soutenir l'innovation**

- > Évaluer et valider des technologies/algorithmes d'aide à la décision médicale
- > Construire et fiabiliser des jeux de données.



### Les données de l'EDS

## Données administratives



**19M** de patients



**30M** de dossiers administratifs

## Données cliniques non structurées



**175M** de CR textuels



**40M** d'examens d'imagerie

#### Données médicoéconomiques (PMSI)



30M d'actes CCAM



**30M** de diagnostics CIM-10

## Données cliniques structurées



**1 200M** d'analyses biologiques

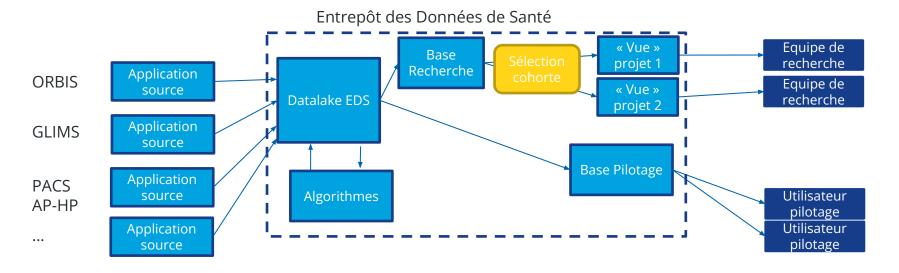


**100M** de médicaments administrés



## Techniquement, qu'est-ce que l'EDS?

- L'EDS est un agrégateur de données de vie réelle et une plateforme de mise à disposition de ces données
  - « On désigne sous le terme 'données de vie réelle', ou 'données de vraie vie', des données qui sont sans intervention sur les modalités usuelles de prise en charge des malades et ne sont pas collectées dans un cadre expérimental (le cadre notamment des essais randomisés contrôlés, ECR), mais qui sont générées à l'occasion des soins réalisés en routine pour un patient, et qui reflètent donc a priori la pratique courante. » Rapport Bégaud, Polton, von Lennep 2017





## Techniquement, qu'est-ce que l'EDS?

#### Forces et faiblesses des données de l'EDS

#### □ Forces:

- Données variées
- Données massives
- Données mises à jour régulièrement
- Données représentatives du contexte de soin

#### Faiblesses:

- Certaines données manquantes (ex: déploiement d'ORBIS inhomogène)
- Certaines **données erronées** en raison du circuit de données (ex: documents datés de l'an 1...)
- Certaines données biaisées (ex: grève du codage, diagnostics PMSI sous-codés)
- De nombreuses données présentes sous forme non-structurée (ex: CRH)
- Une temporalité complexe (documents mis à jour quotidiennement, PMSI mensuellement avec correction, etc.)



#### Etude observationnelle rétrospective

ORIGINAL ARTICLE WILEY

## Care pathway for patients hospitalized with venous thromboembolism

```
Isabelle Mahé<sup>1,2</sup> | Yara Skaff<sup>1</sup> | Hélène Helfer<sup>1</sup> | Samuel Benarroch<sup>1</sup> | Florent Happe<sup>1</sup> | Adam Remaki<sup>3</sup> | Kankoe Sallah<sup>4</sup> |
```

JMIR Med Inform. 2025 Jan 25. doi: 10.2196/68704. [Epub ahead of print]

Improving Phenotyping of Patients With Immune-Mediated Inflammatory Diseases Through Automated Processing of Discharge Summaries: Multicenter Cohort Study.

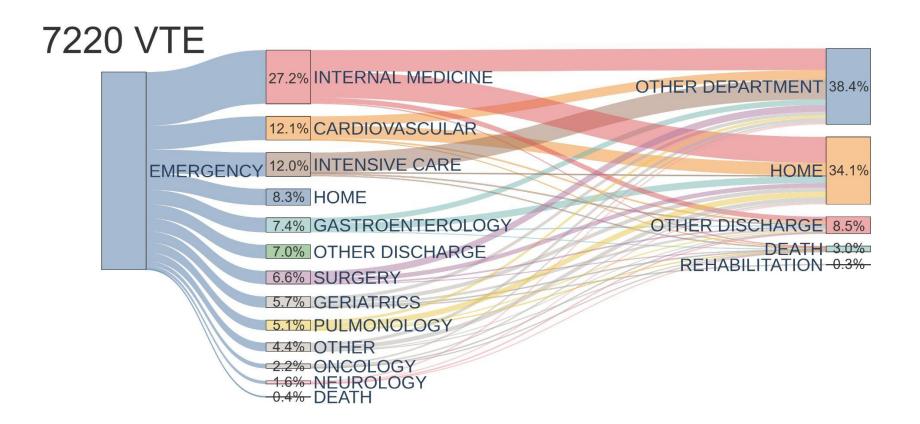
Remaki A<sup>1</sup>, Ung J<sup>2</sup>, Pages P<sup>2</sup>, Wajsburt P<sup>2</sup>, Liu E<sup>3</sup>, Faure G<sup>1</sup>, Petit-Jean T<sup>2</sup>, Tannier X<sup>1</sup>, Gérardin C<sup>1,4</sup>.

## Adjusting for the progressive digitization of health records: working examples on a multi-hospital clinical data warehouse

```
D Adam Remaki, Benoît Playe, Paul Bernard, Simon Vittoz, D Matthieu Doutreligne, Gilles Chatelier, Etienne Audureau, D Emmanuelle Kempf, Raphaël Porcher, Romain Bey doi: https://doi.org/10.1101/2023.08.17.23294220
```

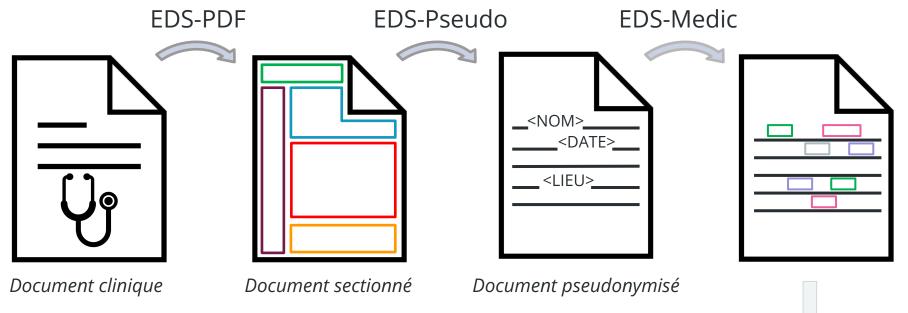


- Parcours de soins pour des patients pour thrombose veineuse
  - Description des parcours de patients arrivés aux urgences





#### Algorithme d'extraction d'entités médicamenteuses par NLP

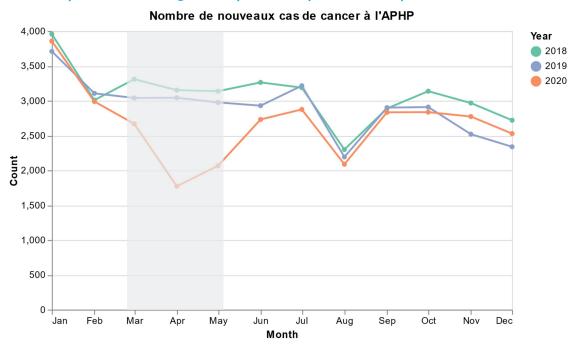


person_id	note_id	drug	dose	freq
1	1	MedA	3mg	1 fois par jour
1	2	MedB	1 comp	tous les matins
	•••	•••	•••	



#### Impact des confinements sur les diagnostics de cancer

- □ Evaluation du nombre de nouvelles prises en charge de cancer à l'AP-HP
  - Détection des nouveaux cancers
  - Analyse de la prise en charge des patients pendant la pandémie de Covid-19



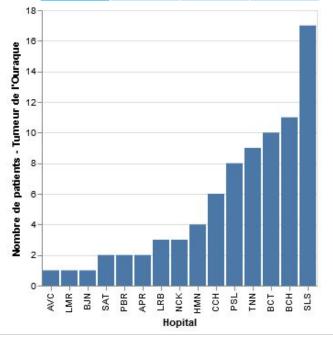
\*Kempf, E., Lamé, G., Layese, R., Priou, S., Chatellier, G., Chaieb, H., ... & de Paris Cancer, A. P. H. (2021). New cancer cases at the time of SARS-Cov2 pandemic and related public health policies: A persistent and concerning decrease long after the end of the national lockdown. *European Journal of Cancer*, 150, 260-267.



#### Détection de patients atteints de maladies rares

- Exemple: détection de patients atteints d'une tumeur de l'ouraque
  - Environ 80 patients pris en charge à l'AP-HP
  - Données massives: couvrir une grande population, de nombreux hôpitaux
  - Données variées: utiliser plusieurs critères de détection
- Données PMSI:
  - Codes CIM10 peu renseignés
  - Peu de FP, mais nombreux FN
- Données textuelles:
  - CRH mieux renseignés
  - Recherche (tumeur & Ouraque) | (adenocarcinome & Ouraque)
  - Peu de FN, beaucoup de FP

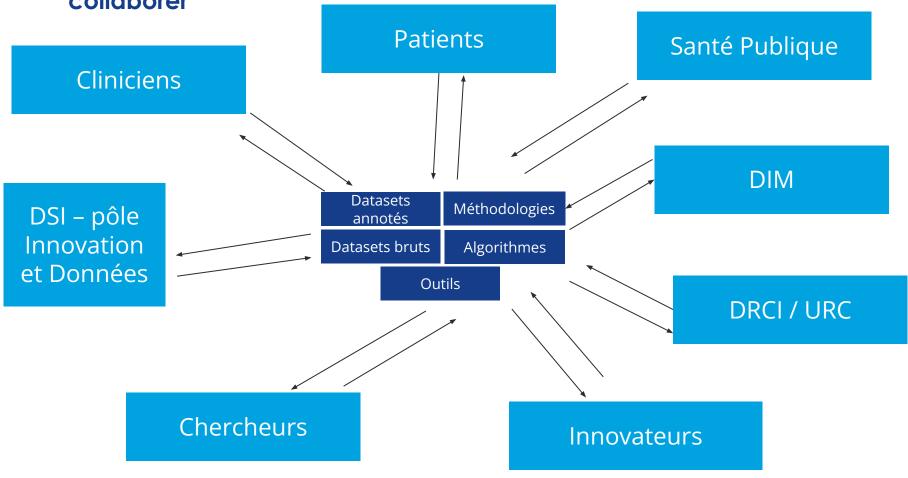
	Doc+	Doc-	Total
PMSI+	13	6	19
PMSI-	59	XX	
Total	72		





## Comment les acteurs de l'EDS interagissent-ils?

L'EDS n'est pas qu'une solution technique, c'est avant tout une plateforme permettant à une communauté de se structurer et de collaborer





## **Equipe Science des Données**

#### Objectifs de l'équipe

- Développer des **outils** (Python), **algorithmes** (NLP-phénotypage) et **méthodologies** (gestion de biais) pour faciliter l'exploitation des bases du pôle I&D (en particulier l'EDS)
  - Livrables: algo NLP, algo appariement probabiliste, tools, librairie, rapports données
- □ Faciliter **l'échange de méthodologies/code** entre projets (recherche/pilotage). Structurer le réseau de data scientists. Améliorer la reproductibilité des recherches réalisées à l'EDS
  - Animation technique et scientifique à destination des data scientists (recherche et pilotage)
  - Coordination et co-développement de librairies de pre-processing
  - Partage de notebooks sur Gitlab et/ou Github
  - Mise en production de certains algorithmes d'intérêt développés en dehors de la DSI
- □ Piloter les partenariats IA/ML
- ☐ Réaliser les **études ad-hoc** demandées par la direction





2.

Présentation de

l'Enseignement d'Intégration



## **Objectifs**

#### Objectifs:

- Initiation aux traitements statistiques usuels dans le cadre de projets de recherche clinique et épidémiologique
- Sensibilisation aux biais techniques et cliniques inhérents aux données de vie réelle
- Formalisation des résultats sous forme d'un court article scientifique + un notebook reproductible



### Organisation de la semaine

#### Programme

- Lundi 02/06 : Introduction, exploration des données, analyse de survie
- Mardi 03/06 : Déduplication des identités
- Mercredi 04/06 : Traitement Automatique du Langage
- Jeudi 05/06 : Analyse biostatistique (1/2)
- Vendredi 06/06 : Analyse biostatistique (2/2) & Finalisation du projet

#### Organisation pratique

- Matin : présentation des enjeux + exercices associés / Après-midi : projet
- Support sur GitHub, code en Python

#### Livrables:

- □ Court article scientifique (~1500 mots) 50% de la note
- □ Code (notebook) permettant de reproduire les résultats présentés 50% de la note



## Usage des IA génératives

Ce Projet est à visée pédagogique et dans ce cadre, nous jugeons qu'il est préférable d'éviter l'utilisation des IA génératives (Copilot, ChatGPT...etc)

- Pour les exercices: À éviter totalement. Nous tenons à ce que vous cherchiez les réponses par vous-même, en passant par la documentation des librairies, ou en cas de gros blocage en sollicitant les autres personnes de votre groupe ou en nous sollicitant.
- Pour le Projet: Utilisation tolérée pour la partie notebook, à condition d'être capable de d'expliquer chaque ligne du code. À ne surtout pas utiliser pour la partie rédaction (cela se voit). Une utilisation pour la partie notebook, nous paraissant inappropriée et confuse sera pénalisée. Idem, pour la rédaction de l'article.





3.

Exercice 1 – Exploration des données



## Application 1 – Exploration des données

#### Installer un IDE (VS Code)

■ VS Code: https://code.visualstudio.com/download

#### ■ Cloner le repo GitHub

Lien URL: <a href="https://github.com/Aremaki/edstuto\_2025">https://github.com/Aremaki/edstuto\_2025</a>

#### Ouvrir le notebook exercises/exercise-1

- Contexte : Analyse épidémiologique pour comparer deux médicaments traitant la grippe – DrugA et DrugB
- Objectif: construire des courbes de survie pour comparer l'effet des médicaments sur la population
- Plan d'action :
  - Prise en main des tables
  - Pré-traitement pour nettoyer les tables
  - Tracé des courbes de survie



### Analyse de survie

## Estimation de Kaplan-Meier

- Taux de survie : probabilité d'être vivant à un instant t
- Objectif : représenter graphiquement la survie d'une ou de plusieurs populations



Durée d'observation (en mois)	Statut vital
2	1
3	0
6	1
6	1
7	1
10	0
15	1
15	1
16	1
27	1
30	1
32	1

Patient décédé

Patient perdu de vue

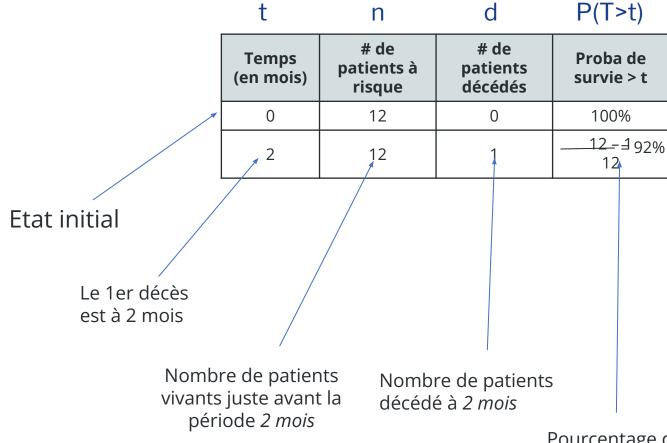
Quelle est la probabilité de survie à *n* mois?



<sup>\*</sup>Les données sont fictives

On veut estimer la probabilité P(T>t) qu'un membre d'une population N donnée, ait une durée de vie supérieure à t. T la variable aléatoire qui mesure le temps de survie

Durée	Statut vital
2	1
3	0
6	1
6	1
7	1
10	0
15	1
15	1
16	1
27	1
30	1
32	1



Pourcentage de patients survivant au delà de *2 mois* 



<sup>\*</sup>Les données sont fictives

Durée	Statut vital	
2	1	
3	0	
6	1	
6	1	
7	1	
10	0	
15	1	
15	1	
16	1	
27	1	
30	1	
32	1	

A *3 mois*, pas de décès

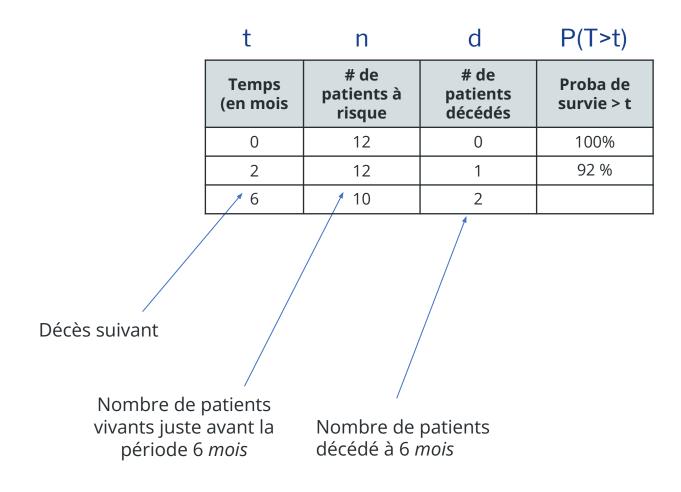
t	n	d	P(T>t)
---	---	---	--------

Temps (en mois	# de patients à risque	# de patients décédés	Proba de survie > t
0	12	0	100%
2	12	1	92 %

\*Les données sont fictives



Durée	Statut vital
2	1
3	0
6	1
6	1
7	1
10	0
15	1
15	1
16	1
27	1
30	1
32	1





<sup>\*</sup>Les données sont fictives

Durée	Statut vital
2	1
3	0
6	1
6	1
7	1
10	0
15	1
15	1
16	1
27	1
30	1
32	1

t n d P(T>t)

Temps (en mois	# de patients à risque	# de patients décédés	Proba de survie > t
0	12	0	100%
2	12	1	92 %
6	10	2	74%

Probabilité de survivre au-delà de *6 moi*s Probabilité de survivre au-delà de 2 *moi*s

X Probabilité de survivre à *6 mois* 

$$= 0.92 \times \frac{10 - 2}{10}$$



<sup>\*</sup>Les données sont fictives

Durée	Statut vital
2	1
3	0
6	1
6	1
7	1
10	0
15	1
15	1
16	1
27	1
30	1
32	1

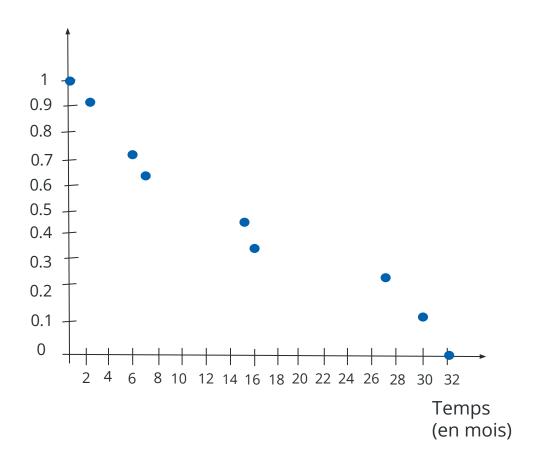
t n d P(T>t)

Temps (en mois	# de patients à risque	# de patients décédés	Proba de survie > t
0	12	0	100%
2	12	1	92 %
6	10	2	74%
7	8	1	64%
15	6	2	43%
16	4	1	32%
27	3	1	21%
30	2	1	10%
32	1	1	0%



<sup>\*</sup>Les données sont fictives

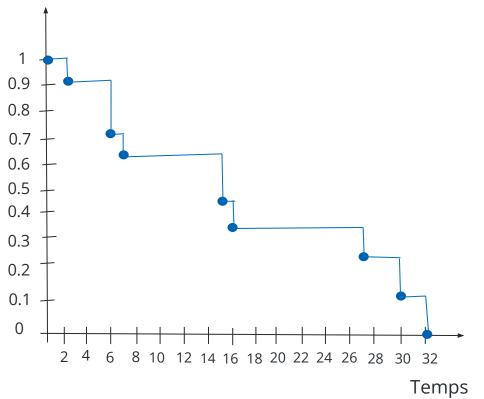
Temps (en mois	# de patients à risque	# de patients décédés	Proba de survie > t
0	12	0	100%
2	12	1	92 %
6	10	2	74%
7	8	1	64%
15	6	2	43%
16	4	1	32%
27	3	1	21%
30	2	1	10%
32	1	1	0%



\*Les données sont fictives



Temps (en mois	# de patients à risque	# de patients décédés	Proba de survie > t
0	12	0	100%
2	12	1	92 %
6	10	2	74%
7	8	1	64%
15	6	2	43%
16	4	1	32%
27	3	1	21%
30	2	1	10%
32	1	1	0%



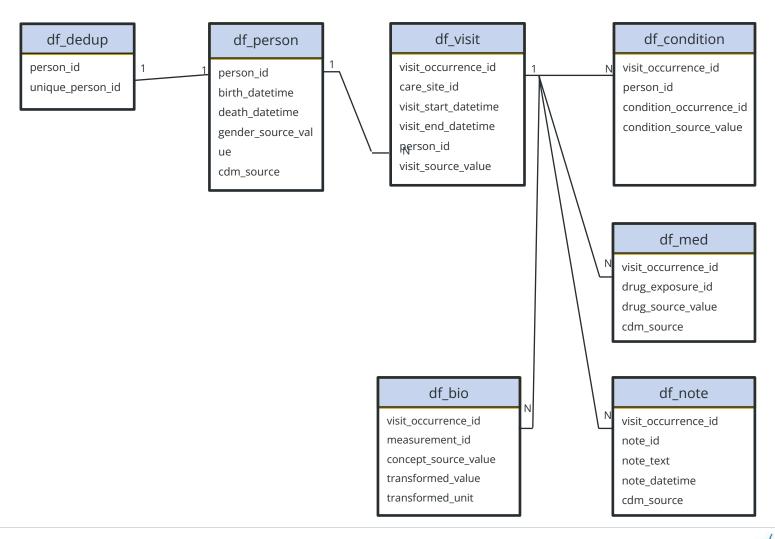
(en mois)



<sup>\*</sup>Les données sont fictives

## **Application 1 – Exploration des données**

#### Schéma de la base mise à disposition







4.

Projet – Exploration des données & revue scientifique



## **Projet – Exploration des données**

#### Question scientifique

- Identification des facteurs de risque associés au cancer du sein
- Analyse rétrospective à partir des données de l'EDS

#### Objectifs globaux

- Synthèse de la littérature sur le sujet
- Construction des objectifs techniques pour répondre à la question scientifique
- □ Nettoyage/Traitement de la BDD mise à disposition
- Analyses statistiques
- □ Restitution
  - Court article scientifique (~1500 mots)
  - Notebook reproductible



## **Projet – Exploration des données**

#### Objectifs du jour

- Lecture de la base
- Exploration & mapping des données
- □ Revue documentaire (introduction de l'article scientifique)

#### Données

□ Base de données disponible dans le dossier final\_project/data



### **Bibliographie**

#### Bibliographie

- Kohane, Isaac S, Bruce J Aronow, Paul Avillach, Brett K Beaulieu-Jones, Riccardo Bellazzi, Robert L Bradford, Gabriel A Brat, et al. « What Every Reader Should Know About Studies Using Electronic Health Record Data but May Be Afraid to Ask ». Journal of Medical Internet Research 23, n° 3 (2 mars 2021): e22219. <a href="https://doi.org/10.2196/22219">https://doi.org/10.2196/22219</a>.
- Agniel, Denis, Isaac S Kohane, et Griffin M Weber. « Biases in Electronic Health Record Data Due to Processes within the Healthcare System: Retrospective Observational Study ». BMJ, 30 avril 2018, k1479. <a href="https://doi.org/10.1136/bmj.k1479">https://doi.org/10.1136/bmj.k1479</a>.
- Wilson, Greg, D. A. Aruliah, C. Titus Brown, Neil P. Chue Hong, Matt Davis, Richard T. Guy, Steven H. D. Haddock, et al. « Best Practices for Scientific Computing ». Édité par Jonathan A. Eisen. PLoS Biology 12, n° 1 (7 janvier 2014): e1001745.
  <a href="https://doi.org/10.1371/journal.pbio.1001745">https://doi.org/10.1371/journal.pbio.1001745</a>.
- Benchimol, Eric I., Liam Smeeth, Astrid Guttmann, Katie Harron, David Moher, Irene Petersen, Henrik T. Sørensen, Erik von Elm, Sinéad M. Langan, et RECORD Working Committee. «The REporting of Studies Conducted Using Observational Routinely-Collected Health Data (RECORD) Statement ». PLOS Medicine 12, n° 10 (6 octobre 2015): e1001885. <a href="https://doi.org/10.1371/journal.pmed.1001885">https://doi.org/10.1371/journal.pmed.1001885</a>.

