

## Vers un portrait moléculaire complet d'une tumeur unique reposant uniquement sur l'ARN

Nikita LAGRANGE

Stage sous la direction de Daniel GAUTHERET, Professeur

M2 Bioinformatique & Modélisation (BIM-BMC)

Préparé au sein de l'Institut de Biologie Intégrative de la Cellule (I2BC) Équipe Séquence, Structure et Fonction des ARN (SSFA)





#### Plan

I - Introduction

2 – Matériel et méthodes

3 - Résultats et discussion

4 – Conclusion et perspectives

#### Plan

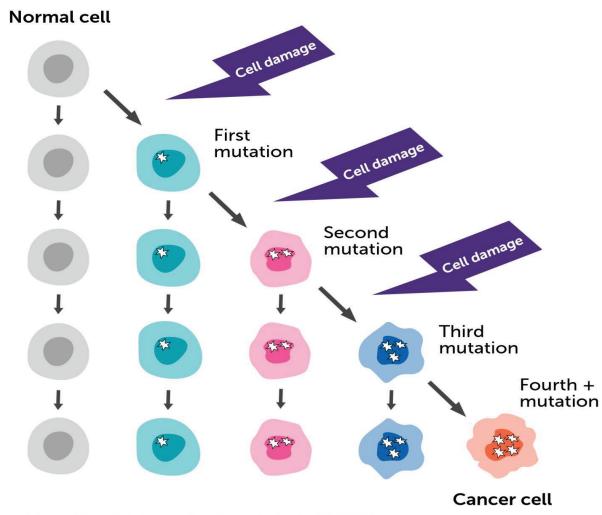
I - Introduction

2 – Matériel et méthodes

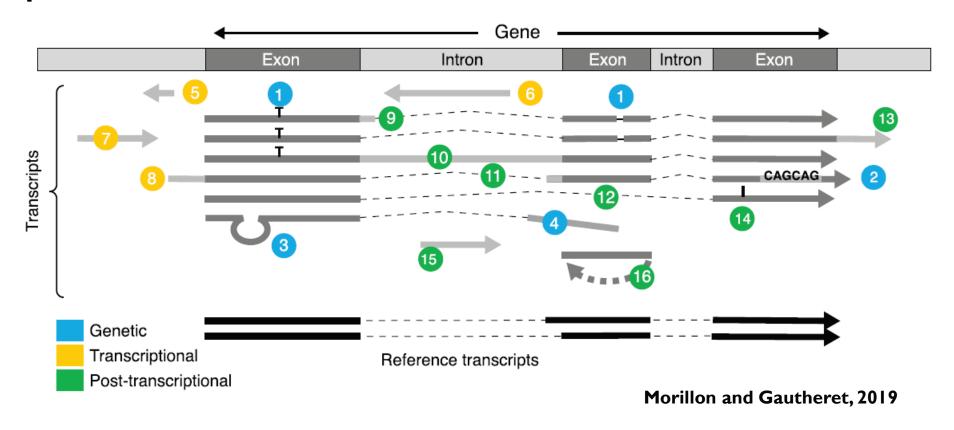
3 - Résultats et discussion

4 – Conclusion et perspectives

## Le cancer : une maladie du génome



# RNA-Seq: moyen d'étude complet de la diversité transcriptionnelle



Homo sapiens :  $\sim$  60 k gènes et  $\sim$  237 k transcrits annotés

$$\frac{Transcrits}{G\`{e}nes} \sim 4$$

#### Analyse du transcriptome : l'approche par k-mers

Toutes sous-chaînes de longueur k contenues dans une séquence (eg. ADN, read ...)

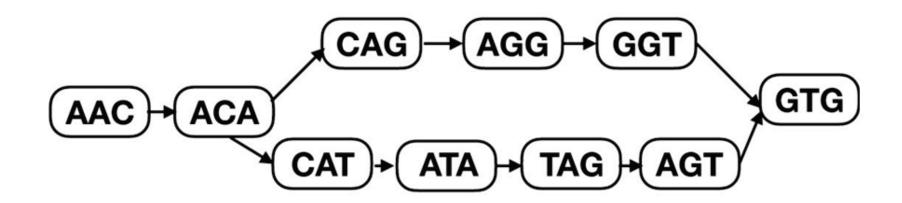
#### Décomposition **GTAGAGCTGT** GTA **TAG** AGA Dans une séquence de taille L **GAG** L - k + I k-mers AGC GCT CTG **TGT** Assemblage

## Graphe de De Bruijn

Graphe orienté représentant les chevauchements de longueurs k-1 entre tous les k-mers d'une séquence

Nœuds:k-mer

Arrêtes: chevauchement exact suffixe-préfixe



Deux séquences alternatives :

**AACAGGTG** 

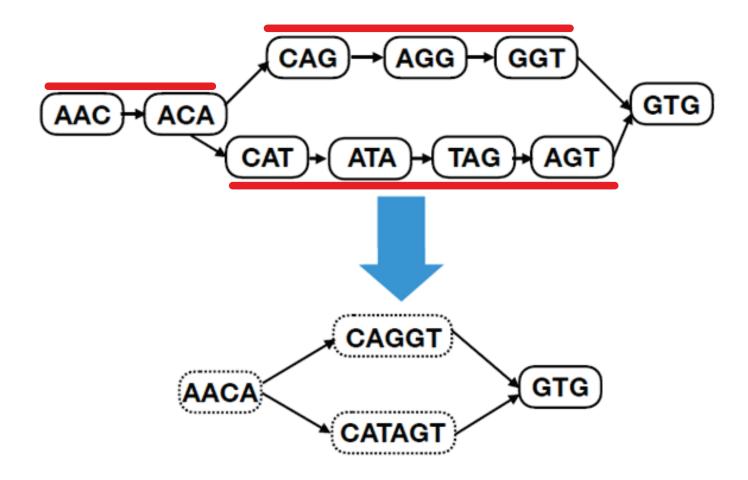
**AACATAGTG** 

## Graphe de De Bruijn compacté

Réduction des données → gain en temps et en mémoire (compression)

Nœuds: unitig (chemin maximal sans embranchement)

Arrêtes: chevauchement exact suffixe-préfixe



Distinguer ce qui est « normal » de ce qui est pathologique dans un transcriptome ?



Distinguer ce qui est « normal » de ce qui est pathologique dans un transcriptome ?

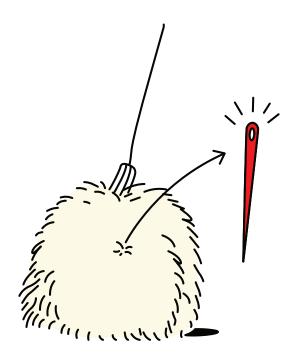


Distinguer ce qui est « normal » de ce qui est pathologique dans un transcriptome?

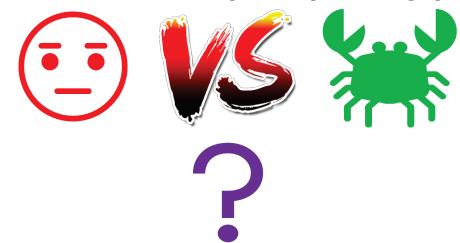


Ordre du million de séquences à analyser

Les transcrits « normaux » prédominent dans une tumeur

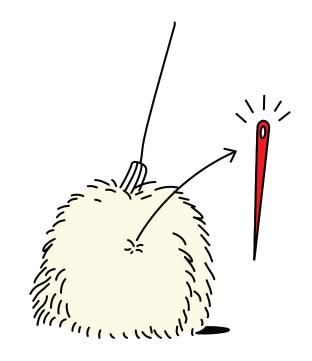


Distinguer ce qui est « normal » de ce qui est pathologique dans un transcriptome ?





Les transcrits « normaux » prédominent dans une tumeur





**Objectif**: capturer l'univers des transcrits pathologiques en éliminant les transcrits « normaux »

#### Plan

I - Introduction

2 – Matériel et méthodes

3 - Résultats et discussion

4 – Conclusion et perspectives

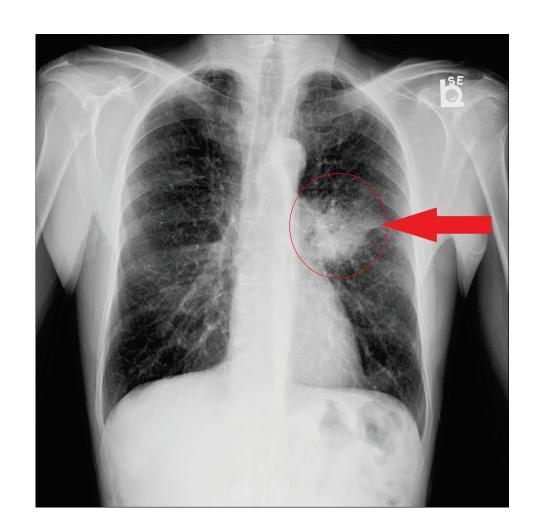
#### Données

Seo et al. (2012)

Cancer du poumon : adénocarcinome

RNA-seq paired-end et unstranded; 100 nt reads

77 patients





Transcriptome référence Homo sapiens





Recueil de variations polymorphiques exomes + mitochondriaux





Séquences brutes (FASTA)

Masquage discret/booléen

Tout (I) ou rien (0)















Séquences brutes (FASTA)

Masquage discret/booléen

Tout (1) ou rien (0)

Séquences brutes + abondances (FASTQ)

Masquage quantitatif/probabiliste

Masquage fin avec seuil







BCALM2 GTACAATCGA ATCGATCAGA GTTACGTGAT

45 55 1000

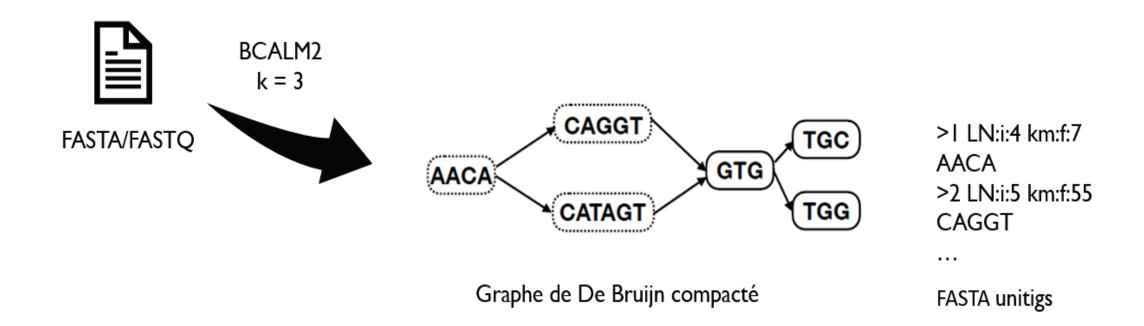
ATGCGATATG

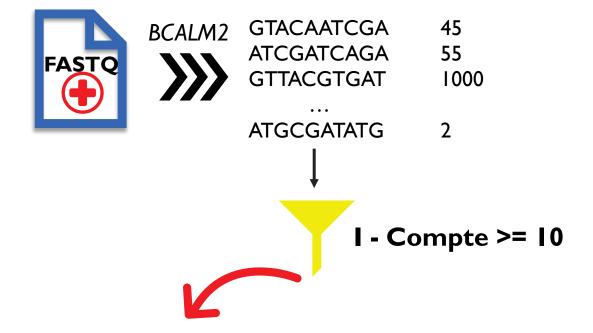
2

## BCALM2 : assemblage local de novo + quantification

Bruijn CompAction in Low Memory 2

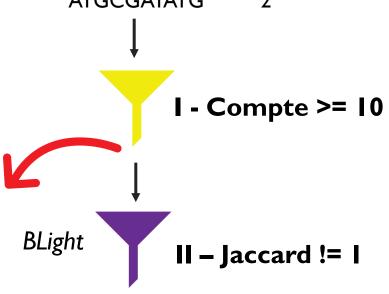
Chikhi et al., 2016





Erreur de séquençage/assemblage Séquence faiblement exprimée





## Index de transcrits référencés et polymorphiques

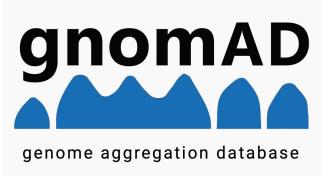












Fréquence allélique > 1 %

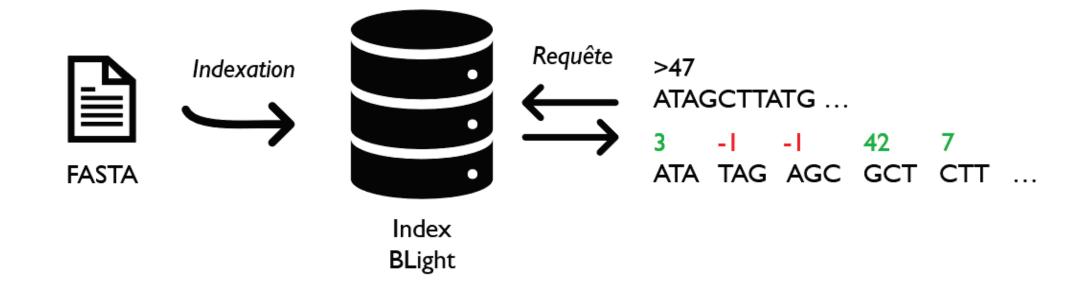


## BLight : indexage et requête rapide de k-mer

Construction de l'index en quelques secondes/minutes

Marchet et al., 2021

I millions de requête par seconde avec I CPU



## Analyse des requêtes : index de Jaccard

A : ensemble des k-mers de la requête (unitig)

B : ensemble des k-mers de l'index GENCODE/gnomAD

$$J(A,B) = \frac{|A \cap B|}{|A|}$$

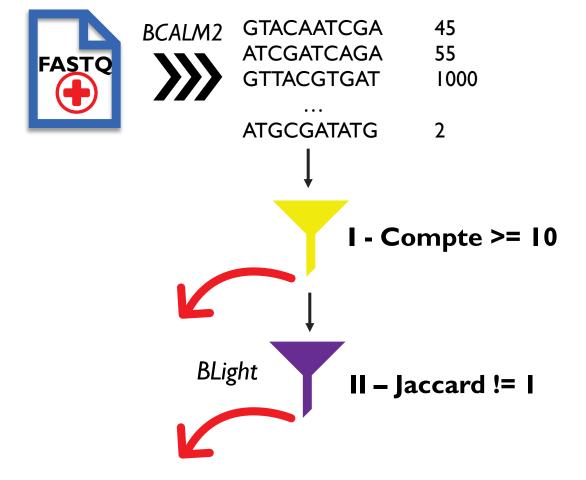
$$J(A,B) \in [0,1]$$



J(A, B) = 0 : requête totalement absente de l'index

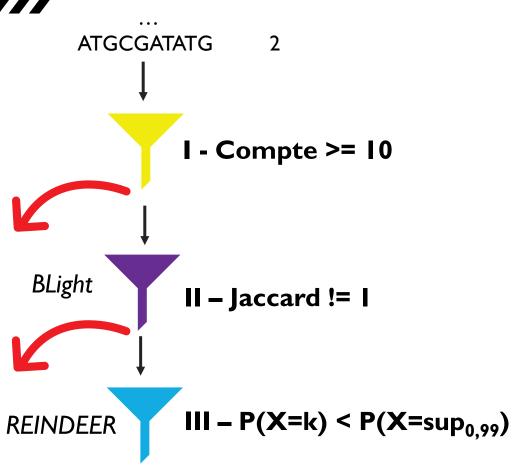
J(A, B) = I : requête totalement présente dans l'index

0 < J(A, B) < I: requête partiellement présente dans l'index



Séquence présente totalement dans l'index GENCODE/gnomAD

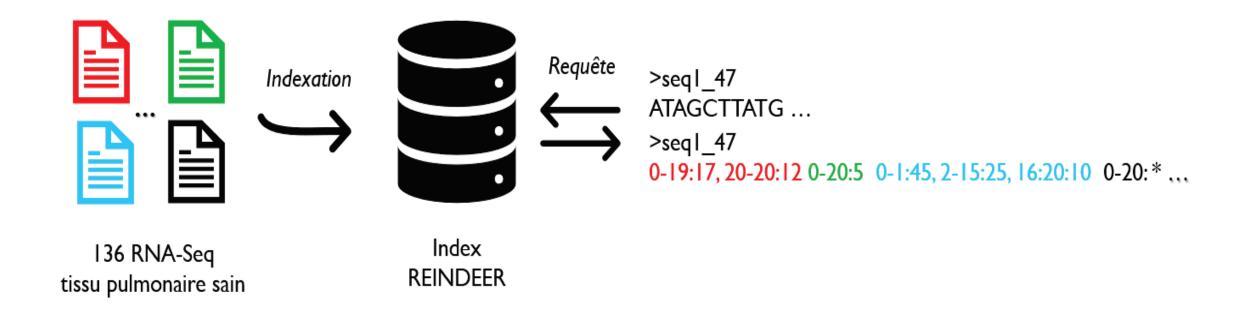




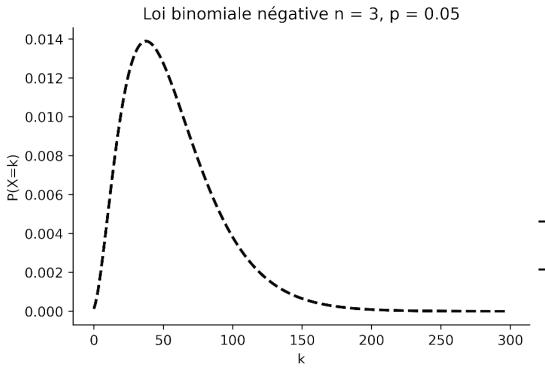
## Index de librairies RNA-Seq « normales »

REad Index for abuNDancE quERy (REINDEER)

Marchet et al., 2020



## Modélisation de l'abondance par une loi binomiale négative



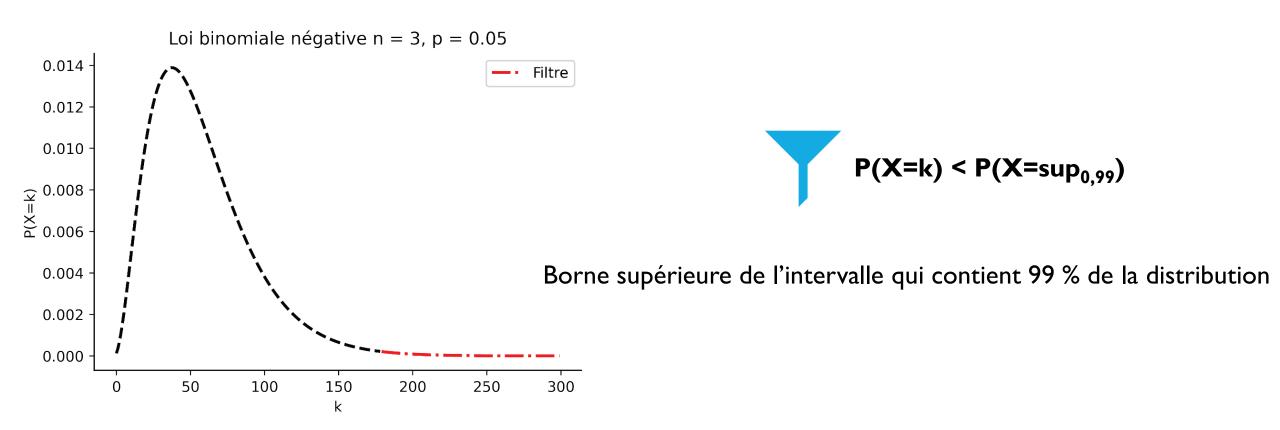
$$X \sim NB(n, p),$$

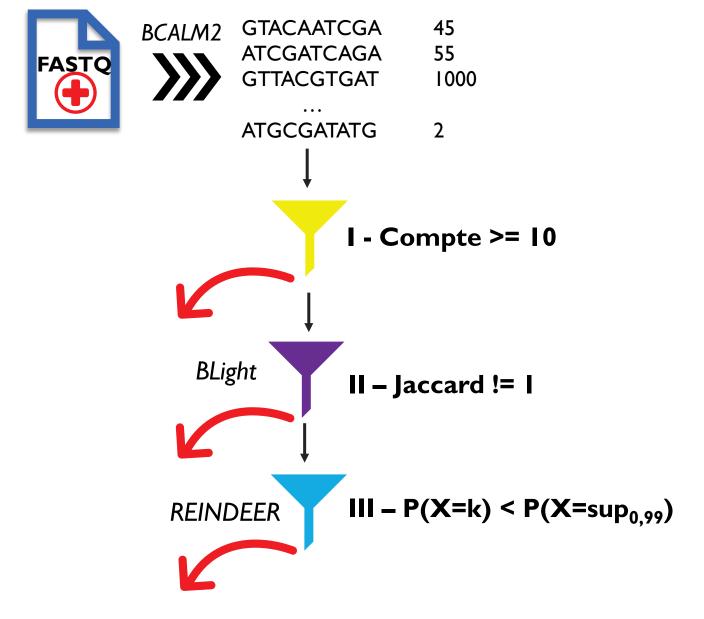
$$P(X = k) = {k + n - 1 \choose k} p^n q^k \ \forall k = 0,1,...$$

- n est le nombre d'échecs à observer
- p est la probabilité de succès de chaque expérience de Bernoulli

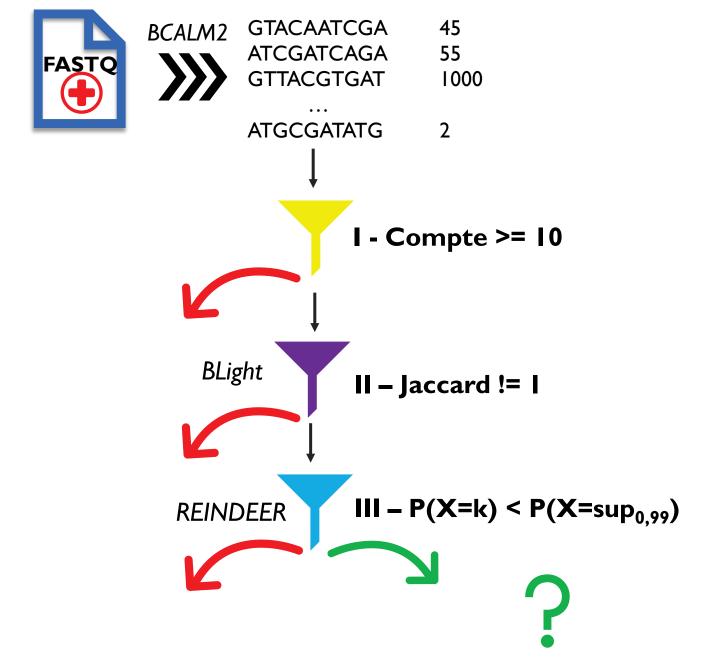
## Filtre de la binomiale négative / REINDEER

Ici borne supérieure k = 179





Séquence présente dans l'index REINDEER et dont l'abondance est proche de la « normale »



### Que reste-t-il ...?

> Séquence suffisamment exprimée (filtre I)



#### Que reste-t-il ...?

> Séquence suffisamment exprimée (filtre I)



> Séquence non référencée et non polymorphique dans la population (filtre II)



#### Que reste-t-il ...?

> Séquence suffisamment exprimée (filtre I)



> Séquence non référencée et non polymorphique dans la population (filtre II)



> Séquence absente dans les libraires RNA-Seq « normale » ou surexprimée par rapport à la normale (filtre III)

#### Que reste-t-il ...?

> Séquence suffisamment exprimée (filtre I)



> Séquence non référencée et non polymorphique dans la population (filtre II)

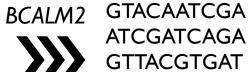


> Séquence absente dans les libraires RNA-Seq « normale » ou surexprimée par rapport à la normale (filtre III)

✓ Séquence qui n'est pas « normale »







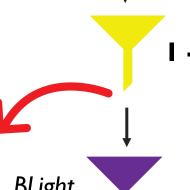
45

55

1000

**ATGCGATATG** 

2



I - Compte >= 10



BLight

II - Jaccard != I



REINDEER

45

III -  $P(X=k) < P(X=\sup_{0.99})$ 









55 **ATCGATCAGA GTTACGTGAT** 1000

**GTAGATACAT** 

13



#### Plan

I - Introduction

2 – Matériel et méthodes

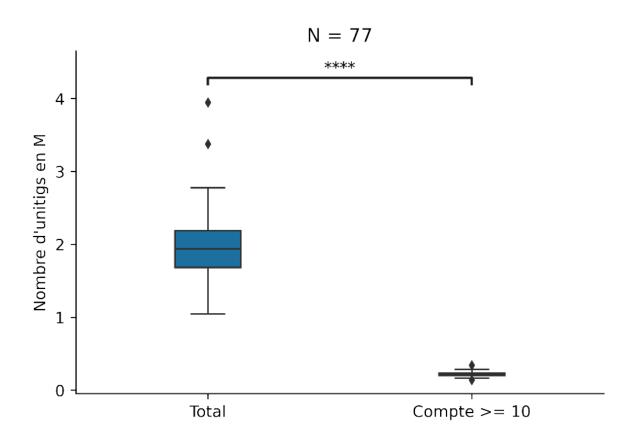
3 - Résultats et discussion

4 – Conclusion et perspectives

### Données

	Nombre	Taille FASTQ	Total reads	Taille moyenne d'un read
Cancer	77	661 GB	6.4 G	93 nt
Normal	136	710 GB	II G	74 nt

## ler filtre de compte





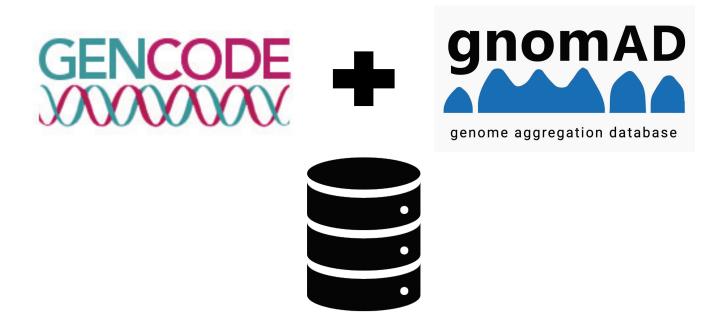
Médiane Total : 2 M

Médiane Compte >= 10:217 k

\*\*\*\* :p<= le-04

Réduction de 89 %

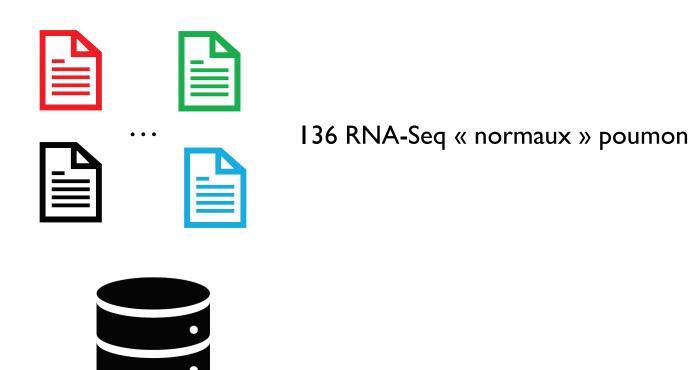
## Index BLight GENCODE/gnomAD



162 701 116 k-mers de taille 31

382 MB

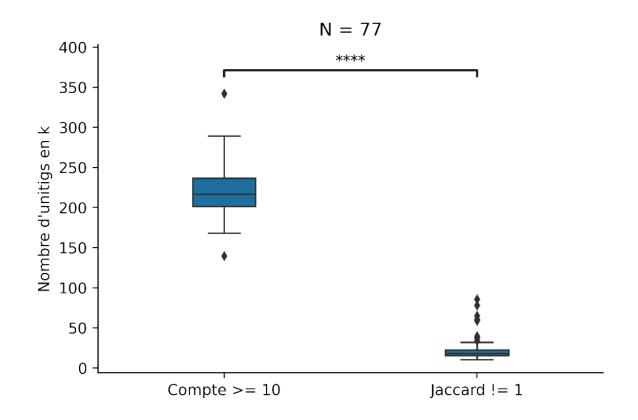
## Index REINDEER RNA-Seq « normaux »



494 323 372 k-mers de taille 31

**12 GB** 

# 2ème filtre: Index de Jaccard / BLight



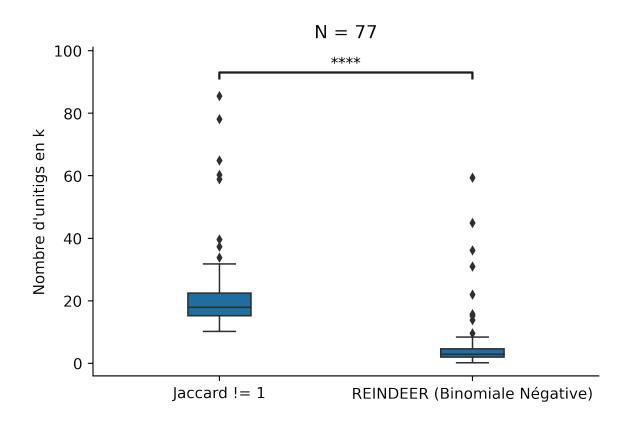


Médiane Compte >= 10 : 217 000

Médiane Jaccard != I : I8 0 I 0

Réduction de 92 %

# 3<sup>ème</sup> filtre : Binomiale négative / REINDEER





Médiane Jaccard != I : 18 010

Médiane Binomiale négative : 2 955

Réduction de 84 %

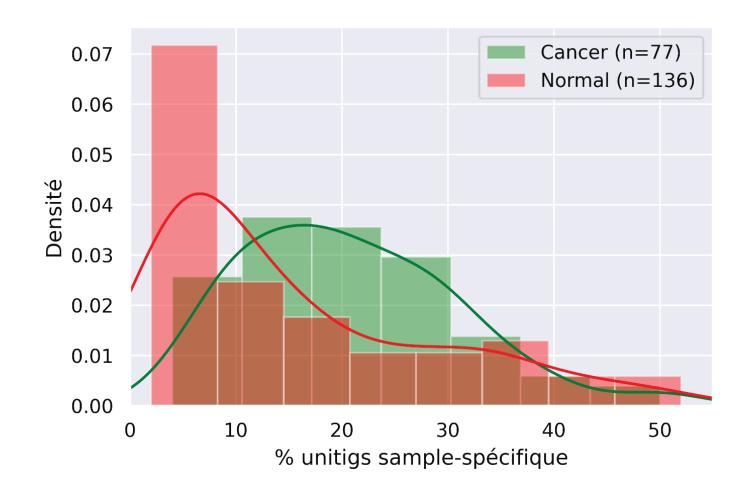
## Comparaison avec les échantillons « normaux »



	Moyenne unitigs BCALM2	Moyenne unitigs filtre 1	Moyenne unitigs filtre 2	Moyenne unitigs filtre 3	Médiane séquences restantes	Médiane % séquences éliminées
Cancer	1.97 M	221 k	26 k	5 896	2 955	99.85 %
Normal	1.98 M	279 k	29 k	3 198	1 372	99.92 %

\*\*\*

#### Comparaison avec les échantillons « normaux »



Médiane normal: 10.5 %

Médiane cancer : 19 %

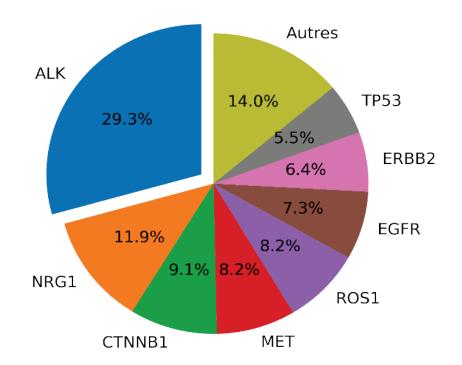
\*\* :  $p = 2.1^{e}-03$ 

Sample-spécifique : unitig retrouvé uniquement dans une librairie RNA-Seq

## Annotation des fragments d'ARN restant

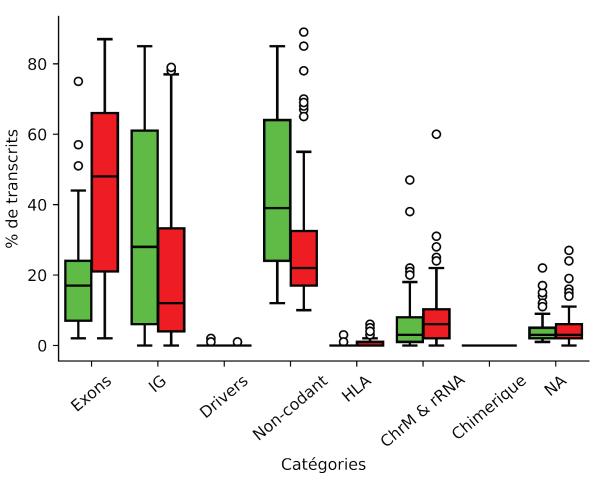
Absence de gènes drivers dans 17 échantillons cancers (22 %)

Absence de gènes drivers dans 51 échantillons normaux (37.5 %)





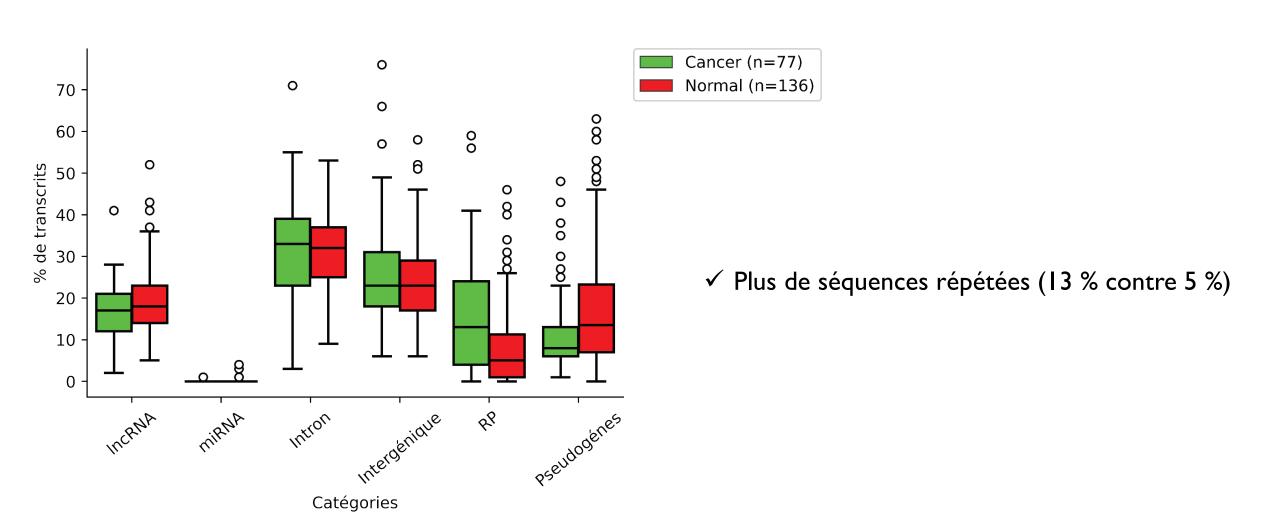
### Annotation des fragments d'ARN restant



Cancer (n=77)
Normal (n=136)

- ✓ Moins d'exons (17 % contre 48 %)
- ✓ Plus d'immunoglobulines (IG, 28 % contre 12 %)
- ✓ Plus de non-codant (39 % contre 22 %)

### Annotation des fragments d'ARN restant



#### Plan

1 - Introduction

2 – Matériel et méthodes

3 - Résultats et discussion

4 – Conclusion et perspectives

#### Conclusion

- > Développement d'un nouvel outil d'analyse de données RNA-Seq
- ➤ Outil qui a pour objectif de conserver des transcrits spécifiques d'une tumeur à l'aide d'une approche couplée avec référence et sans référence
- > Outil de recherche : découvrir de nouvelles altérations du cancer
- Elimination de 99.85 % des séquences de départ (2 millions à 3 000 unitigs)
- Séquences restantes constituent base d'un portrait moléculaire d'une tumeur d'un patient (mutations drivers, ARN non codant, séquences répétées ...)

#### Perspectives

- ✓ Étendre l'index REINDEER en intégrant de nouvelles données « normales » e.g. projet GTEx
- ✓ Index de Jaccard comme option au protocole
- ✓ Protocole généralisable à d'autres questions biologiques :
  - Comparaison de transcriptome entre différents individus
  - Comparaison de transcriptome entre différents organes
  - Comparaison de transcriptome entre différents tissus (e.g. sain/pathologique (maladie héréditaire))