THÈSE DE MÉDECINE

CHU-BREST

Université de Brest DES de biologie médicale

Description du microbiote pulmonaire chez les patients atteints de mucoviscidoses

Auteur:

Responsable:

Sacha SCHUTZ

Geneviève HERY-ARNAUD

3 mai 2017





Engagement de non-plagiat

Je, soussigné Sacha SCHUTZ, interne en biologie moléculaire au CHRU de Brest, déclare être pleinement informé que le plagiat de documents ou de parties de documents publiés sur toute forme de support, y compris l'internet, constitue une violation des droits d'auteur ainsi qu'une fraude caractérisée.

En conséquence, je m'engage à citer toutes les sources que j'ai utilisées pour la rédaction de ce document.

Date: 17/05/2017

Signature:

ssh pub key fingerprint: a4:e3:da:87:78:2d:e1:6f:bb:56:5c:d1:72:f5:50:63

Licence

Copyright (c) 2015 SCHUTZ Sacha. Permission est autorisée de copier, distribuer et/ou modifier ce document sous les termes de la Licence de Documentation libre GNU, Version 1.2 ou toute version ultérieure publiée par la Free Software Foundation; with no Invariant Sections, no Front-Cover Texts, and no Back-Cover Texts. Une copie de la licence est incluse dans la section intitulée «"GNU Free Documentation License".»



Table des matières

1	Ava	Avant-propos					
2	Définition						
	2.1	Terme	es utilisés en écologie	6			
	2.2	Terme	es utilisés en bioinformatique	8			
3	Intr	ntroduction					
	3.1	La mu	ıcoviscidose	1			
		3.1.1	Une maladie génétique	1			
		3.1.2	Une maladie infectieuse	2			
	3.2	Le mic	crobiote pulmonaire	3			
	3.3	Explor	ration du microbiote pulmonaire	4			
		3.3.1	Méthode de prélèvement	4			
		3.3.2	Séquençage haut débit	5			
	3.4	Object	tif de l'étude Mucobiome	6			
4	Ma	tériel e	et Méthodes	7			
	4.1						
	4.2	Extrac	ction de l'ADN	7			
	4.3	Séquer	nçage	7			
	4.4	se bio-informatique	8				
	4.5	Étape	du pipeline	9			
		4.5.1	Merging: Fusions des reads	9			
		4.5.2	Cleaning : Filtrage des qualités	9			
		4.5.3	Reversing : Séquence complémentaire	9			
		4.5.4	Trimming: Suppression des primers	10			
		4.5.5	dereplicating: Suppression des doublons	11			
		4.5.6	Assignement taxonomique	11			
		4.5.7	Analyse descriptive	12			
5	Rés	ultat		12			
	5.1	nçage et pipeline	12				
		5.1.1	Données de séquençage	12			
		5.1.2	Qualité des reads	13			
		5.1.3	Assignement taxonomique	14			
		5.1.4	Profondeur d'échantillonnage	14			
	5.2	Résult	tats descriptifs	14			
		5.2.1	Composition du microbiote	14			

 $\mathrm{truc} \hspace{1.5cm} 1 \hspace{1.5cm} 2015/2016$

	5.2.2	Évolution de l'alpha diversité	18		
	5.2.4	Beta Diversité	19		
5.3 Résultats analytiques					
	5.3.1	Corrélation entre genre bactériens	21		
	5.3.2	Comparaison entre échantillons Free et Never	21		
Discussion EN COURS					
6.1	5.1 Méthode de séquençage				
6.2	Compo	osition du microbiote pulmonaire dans la mucoviscidose	24		
6.3	Limite	e de l'étude	25		
Con	clusio	n	25		
	Disc 6.1 6.2 6.3	5.2.3 5.2.4 5.3 Résult 5.3.1 5.3.2 Discussion 6.1 Métho 6.2 Compo 6.3 Limite	5.2.4 Beta Diversité		

truc 2 2015/2016

1 Avant-propos

Depuis Pasteur, les bactéries ont toujours été associées aux maladies. La mise en évidence des agents pathogènes comme la syphilis ou la peste n'a pas aider à tordre le cou de ce stéréotype. La médecine les a donc longtemps considéré comme l'ennemie à combattre plutôt qu'un allié. Aujourd'hui, personne ne peut nier que les traitements anti-infectieux ont permis l'amélioration générale de notre état de santé. Les avancées majeures dans les domaines de l'hygiène, la vaccination et les antibiotiques ont conduit à faire diminuer la prévalence des maladies infectieuses voire à les faire disparaître. Cependant, la destruction systématique et massive des micro-organismes qui font partie de nous depuis des milliers d'années pourrait bien être la cause de l'émergence de nouvelles maladies (Figure 1).

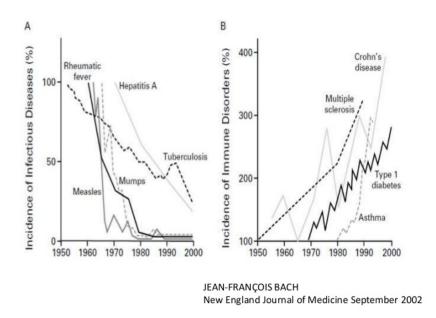


FIGURE 1 – Incidence des maladies infectieuses et auto-immunes en Europe au cours du temps¹.

Les méthodes récentes d'exploration de ce monde microscopique comme le séquençage haut débit ont permis aux bactéries de retrouver leurs lettres de noblesse. Elles sont présentes partout et jouent le premier rôle dans le fonctionnement des écosystèmes. Elles sont, par exemple, impliquées dans le cycle de l'azote et permettent à la biomasse d'absorber le diazote atmosphérique. Les bactéries sont ainsi la source primaire à laquelle les organismes puisent pour construire leurs protéines et leurs acides nucléiques. Elles peuvent survivre dans les milieux les plus inhospitaliers. Les archées (anciennement archéobactéries) peuvent résister dans des environnements d'acidité et de température exceptionnellement élevées. On les retrouve dans les fonds océaniques où, privées de

true 3 2015/2016

lumière, elles sont la seule source d'énergie pour la faune grâce à la chimiosynthèse à l'instar de la photosynthèse. Le corps humain est lui aussi un environnement riche en bactéries. La majorité des bactéries a longtemps été indétectable par les méthodes de culture classiques. Mais à présent, nous savons que les régions anatomiques autrefois considérées stériles contiennent beaucoup de bactéries. On les retrouve sur tous les territoires du corps exposés où elles se regroupent en communautés. La peau est colonisée par Propionibacterium, Corynebacterium et Staphylococcus ²⁵. Le vagin est colonisé essentiellement par Lactobacillus et la bouche principalement par Streptococcus²⁵. La muqueuse intestinale est colonisée par une "flore" bactérienne ou microbiote dominée par les anaérobies pouvant contribuer jusqu'à 0.2 kg au poids corporel²³. En échange de son hospitalité, le microbiote contribue au bon fonctionnement de son hôte. Il aide à la digestion en dégradant par exemple les sucres du lait maternel chez le nouveau-né 3;25. Il participe à la synthèse des vitamines essentielles (K, B12,B8)^{14;25}. Il éduque notre système immunitaire et fait barrière à l'implantation de tout nouvel agent pathogène. Toute défaillance de notre microbiote ou dysbiose, peut avoir des conséquences pour notre santé. La liste des affections associées est longue²⁵. On y retrouve la maladie de Crohn, la maladie coeliaque, le cancer de l'intestin, le syndrome du côlon irritable, l'obésité, le diabète de type 1, l'asthme, l'eczéma, la sclérose en plaque, la polyarthrite rhumatoïde, la maladie d'alzheimer et même l'autisme.

Par exemple, la destruction du microbiote intestinale par des antibiotiques donne l'opportunité à la souche toxinogène de *Clostridium difficile* de s'installer et provoquer la colite pseudo-membraneuse. Un des traitements proposés en dépit de lignes de traitement antibiotique est la transplantation fécale visant à régénérer le microbiote du patient.

Le microbiote nous amène donc à reconsidérer notre individualité. Nous ne sommes plus seulement un organisme multicellulaire composé d'un seul génome; Mais plutôt un écosystème où cellules eucaryotes et micro-organismes vivent en symbiose. Cette relation n'étant pas figée dans le temps et pouvant varier entre le commensalisme, le parasitisme et le mutualisme. Des études récentes ont permis d'estimer pour un être humain le nombre de cellules microbiennes à 39 milliards comparé aux 30 milliards de cellules humaines ²³. En associant les gènes bactériens, le génome d'un être humain passe de 23 000 à 3,3 millions de gènes ¹⁸ avec toute la complexité des interactions que cela engendre. Les scientifiques ont nommé holobionte cet écosystème vivant. L'ensemble des génomes est appelé hologénome.

Il faut toute fois rester prudent quant au rôle donné aux microbiotes et éviter de tomber dans l'excès. Nombreuses sont les publications scientifiques qui se contre disent ou qui confondent corrélation et causalité. Ces publications ont d'ailleurs conduit à la création du hashtag humoristique sur Twitter : #GutMicrobiomeAndRandomSomething.

truc 4 2015/2016

Les études sur le microbiote doivent être étayées par des études fonctionnelles afin de trouver des relations de cause à effet. Les corrélations doivent être réalisées sur des populations plus grandes avec un suivi dans le temps plus conséquent. Les nouvelles technologies de séquençage haut débit vont dans ce sens en collectant toujours plus de données.

Il est encore trop tôt pour dire si cette science va révolutionner la médecine ou s' il s'agit d'un effet de mode. Au regard de l'évolution biologique et de l'importance du microbiote chez d'autre espèces, les paries sont ouverts. Ne l'oublions pas, ce sont d'anciennes bactéries, que nous appelons aujourd'hui des mitochondries (Figure 2), qui permettent à l'ensemble de nos cellules de respirer.



FIGURE 2 – La mitochondrie est l'exemple de symbiose ultime entre eucaryote et procaryote

truc 5 2015/2016

2 Définition

2.1 Termes utilisés en écologie

- Le microbiote⁸ est l'ensemble des micro-organismes (bactéries, levures, champignons, virus) vivant dans un environnement donné.
- Le microbiome ⁸ est l'ensemble des génomes du microbiote. Le plus souvent le microbiome fait référence aux génomes bactériens seuls. On parle alors de virome et de mycobiome pour les virus et champignons.
- La biocénose est le terme écologique dans un sens large désignant l'ensemble des organismes vivants dans un environnement appelé Biotope. Biocénose et biotope forment ensemble un écosystème.
- Une symbiose est une association durable entre deux organismes. Leurs relations peuvent être mutualiste, parasitaire ou commensale.
- Un OTU (Operational Taxonomic Unit) est un terme utilisé en phylogénie pour désigner un groupe d'individus semblable. Dans la majorité des cas, il s'agit de l'espèce dans la classification de Linné. En microbiologie, un OTU est défini par un groupe de bactéries ayant une similarité dans leurs séquences d'ARN 16S supérieur à 97%.
- L'abondance absolue est le nombre d'individu d'un même OTU dans un échantillon. L'abondance est indirectement évalué en comptant le nombre de molécule d'ARN 16S. L'abondance relative est l'expression en pourcentage de l'abondance absolu.
- La dominance caractérise un OTU dont l'abondance est supérieur à 90% dans un échantillon.
- La table des OTU est à la base de toutes analyses en écologie. Elle correspond à un tableau à double entrée contenant l'abondance par échantillon et par OTU. Dans le tableau 3, l'abondance relative pour *Staphylococcus Aureus* est de 68%.

	échantillon 1	échantillon 2	échantillon 3
OTU 1(S.Aureus)	68%	12%	25%
OTU $2(E.Coli)$	40%	24%	25%
OTU 3(P.Aeruginosa)	28%	64%	50%

FIGURE 3 – La table des OTUs : L'abondance relative de 3 espèces bactériennes pour 3 échantillons

La diversité alpha est une mesure de la biodiversité au sein d'un échantillon. Elle correspond à une colonne de la table des OTUs. La richesse, l'indice de Chao1, de Shannon et de Simpson sont des indices de diversité alpha.

truc 6 2015/2016

La diversité bêta est une analyse descriptive de la biodiversité entre plusieurs échantillons. Elle correspond à l'ensemble de la table des OTUs. L'approche la plus courante est de réaliser une analyse multivariée par des méthodes d'ordination. Il s'agit de représenter un graphique à n dimensions, impossible à dessiner, en le projetant dans un espace à deux ou trois dimensions.

La richesse est le nombre d'OTU présent dans un échantillon. Les deux échantillons suivant ont la même richesse (2) mais pas les mêmes abondances.

échantillon 1 : 4 Streptoccus , 4 Escherichia

échantillon 2 : 432 Streptoccus, 12 Escherichia

L'uniformité / équitabilité indique si les OTUs d'un échantillon sont réparties uniformément. L'uniformité du premier échantillon est plus grande que le second

échantillon 1 : 50 Streptococus, 50 Escherichia

échantillon 2 : 432 Streptoccus, 12 Escherichia

L'indice Chao1 est une estimation de la richesse réelle (*in vivo*) par rapport à la richesse observée (*in vitro*). Cet indice part du principe que si l'échantillon contient beaucoup de singletons (OTU détecté une seule fois), il est fort probable que la richesse réelle soit plus grande que la richesse de l'échantillon. La formule est la suivante :

$$Chao1 = S_{observed} + \frac{a^2}{2b} \tag{1}$$

avec S la richesse observée, a le nombre de singleton et b le nombre de doubleton

L'indice de Shannon est un indicateur évaluant à la fois la richesse et l'uniformité dans un échantillon. Il se calcule de la même façon que l'entropie de Shannon.

$$Shannon = \sum_{i=1}^{S} p_i ln(p_i)$$
 (2)

avec \mathbf{p} la fréquence d'un OTU parmi les \mathbf{S} OTUs présents dans l'échantillon

L'indice de Simpson est un indicateur évaluant la probabilité que deux individus sélectionnés aléatoirement dans un échantillon donné soient de la même espèce. L'indice est de sens contraire aux précédents. La formule est la suivante :

true 7 2015/2016

$$Simpson = 1 - \sum_{i=1}^{S} p_i \tag{3}$$

avec **p** la fréquence d'un OTU parmi les **S** OTUs présents dans l'échantillon

La courbe de raréfaction est utilisée pour déterminer si la profondeur de séquençage est suffisante pour caractériser la diversité d'un échantillon. Pour comprendre imaginons un sac noir contenant des billes (reads) de différentes couleurs (espèces). Si seulement deux couleurs sont présente, une petite poigné de bille suffit pour évaluer la diversité. En revanche, avec plus de couleur il faudra une poignées plus importante. La courbe de raréfaction permet d'évaluer si cette poigné de bille est suffisamment représentative. Pour générer cette courbe, des groupes de reads de taille croissante (1..n) sont tirés aléatoirement depuis un échantillon. Le groupe est reporté sur l'axe X et la richesse du groupe est reporté sur l'axe Y. Une courbe s'aplatissant indique une bonne profondeur de séquençage (Figure 4).

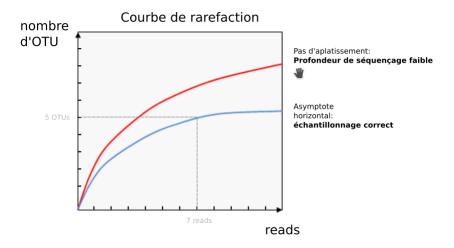


FIGURE 4 – Exemple de courbes de raréfactions. La courbe bleu témoigne d'un bon échantillonnage en s'aplatissant précocement. Plus de reads ne permettrait pas de découvrir de nouveau OTU contrairement à la courbe rouge.

2.2 Termes utilisés en bioinformatique

Pipeline Un pipeline est un ensemble d'étapes de calcul informatique. Chaque étape prend en entrée des fichiers pour en produire des nouveaux dans sa sortie. On peut comparer cela aux étapes d'une recette de cuisine. Sans parallélisation, un cuisinier (le processeur) doit attendre de faire fondre le beurre avant de battre

true 8 2015/2016

les œufs en neige (exécution synchrone). En parallélisant, le cuisinier peut réaliser plusieurs étapes en même temps. Battre les œufs pendant que le beurre fond (exécution asynchrone). Maintenant si l'objectif est de produire 188 gâteaux (188 analyses) et que l'on dispose de 64 cuisiniers (64 processeurs), l'organisation des tâches devient complexe si l'on veut maximiser le rendement. Pour cela, on dispose d'outils comme $Snakemake^{11}$, qui permettent de trouver la meilleure façon d'optimiser les tâches en construisant un Graphe orienté acyclique.

NGS (Next Generation sequencing) désigne l'ensemble des séquenceurs de nouvelle génération permettant de séquencer un nombre très important de fragment d'ADN.

La métagénomique est une méthode d'étude du contenu en ADN présent dans un milieu grâce aux techniques de séquençage haut débit. Contrairement à la génomique qui s'intéresse au génome d'un individu, la métagénomique s'intéresse aux génomes d'une population d'individus. Dans son sens strict, la métagénomique correspond à l'étude de l'ensemble des séquences d'ADN. L'analyse d'un seul gène, comme celui de l'ARN 16S est associé à tort au terme métagénomique, mais son usage reste courant. On lui préférera le terme de metagénétique ou métataxonomique.

Un read est un terme bio-informatique désignant une séquence d'ADN issue d'un séquençage haut débit. Selon les technologies, les reads varient entre 150 et 300 paires de bases.

Une librarie est l'ensemble des fragments d'ADN préparés pour être séquencé.

Score de qualité Phred Le score de qualité Phred exprime la confiance que l'on porte au séquençage. Il est lié de façon logarithme à la probabilité d'erreur d'identification d'un nucléotide. Par exemple un score de 10 équivaut à une 1 erreur sur 100. Un score de 40 à 1 erreur sur 10000.

Un fichier fastq contient les séquences des reads et leurs qualités par nucléotides exprimée en Phred Score.

Un fichier fasta contient uniquement les séquences des reads.

Un fichier biom contient la table des OTUs

truc 9 2015/2016

3 Introduction

3.1 La mucoviscidose

3.1.1 Une maladie génétique

La mucoviscidose est une maladie génétique autosomique récessive grave qui frappe en France 1 naissance sur 5400^{20} . La Bretagne est la région la plus touchée avec une prévalence de $1/3000^{20}$. La loi de Hardy Weinberg estime qu'en Bretagne 1 patient sur 25 est porteur de la mutation à l'état hétérozygotes. Cette haute prévalence s'explique probablement par un effet fondateur associé à un avantage sélectif pour les individus porteurs de l'allèle muté. Le gène CFTR impacté se situe sur le chromosome 7 en position q31.2. Il est constitué de 27 exons pour 250 188^{16} paires de bases. Il code pour un canal chlore AMP dépendant permettant les échanges des ions chlorures au niveau des membranes cellulaires. Il est également impliqué dans le transport du thiocynate (SCN-) et des bicarbonates (HCO3-)¹⁹. On dénombre à ce jour 2017 mutations mises en cause dans la mucovicidoses. La perte d'une phénylalanine en position 508 par délétion du est triplet c.1521-1523delCTT (anciennement Δ F508) cause à elle seule 80% des mucoviscidoses Ces mutations sont responsables d'une protéine défectueuse ou d'une absence de canaux sur les membranes cellulaires.

Cliniquement, la mutation entraîne une insuffisance pancréatique exocrine et une infertilité par disparition des canaux déférents. Des signes digestifs, hépatiques et articulaires sont également retrouvés. L'atteinte de la fonction respiratoire est la plus bruyante. En effet au niveau de l'épithélium broncho-pulmonaire, l'absence d'un CFTR fonctionnel est responsable d'une déshydratation du mucus le rendant plus visqueux et empêche les cils bronchiques de jouer leurs rôles.

La forte prévalence de la maladie nécessite de réaliser un dépistage précoce chez tous les nouveaux nés (test de Gutri) afin d'adapter au plus tôt la prise en charge. Seul le test à la sueur permet de poser le diagnostic. Le dépistage prénatal basé sur l'ADN circulant est actuellement à l'étude.

Le traitement repose avant tout sur une prise en charge respiratoire (kinésithérapie, dorasse, antibiothérapie). Les recherches en thérapies génétiques sont encourageante [@]. L'Ivacaftor est le seul traitement à ce jour qui agit directement sur le CFTR. Mais concerne uniquement certaine mutation rare comme la G551D. La greffe pulmonaire est le dernier recours.

truc 1 2015/2016

i. Plusieurs hypothèses ont été proposées, notamment lors des grandes épidémies de choléra en diminuant les pertes hydriques.]

3.1.2 Une maladie infectieuse

L'atteinte pulmonaire dans la mucoviscidose est caractérisée par des réactions inflammatoires qui dégradent progressivement la fonction respiratoire. Plusieurs pathogènes sont impliqués. Chez les jeunes enfants⁵, Haemophilus influenza et Staphilococcus Aureus sont le plus souvent responsable. Burkolderia Cepace et Stenotrophomonas Maltophilia sont retrouvés parmi les sujets plus âgé⁵. Mais c'est Pseudomonas Aeruginosa qui caractérise l'atteinte pulmonaire dans la mucoviscidose en marquant un tournant décisif dans l'évolution de la maladie. Ce bacille aérobie stricte est un germe de l'environnement rarement retrouvé parmi les patients sains[@]. En revanche, dans la mucoviscidose, il est mis en évidence chez 60% des patients jeunes, et plus de 90% des patients adultes ¹².

La primocolonisation à Pseudomnas Aeruginosa est difficilement détectable, mais semble avoir lieu tôt dans l'enfance[@]. Il y a ensuite une phase de latence, variable entre les individus, marquée par des épisodes d'exacerbations et de rémissions. À ce moment, l'éradication par des antibiotiques reste possible. Puis survient le passage à la chronicité. Pseudomnas Aeruginosa s'adapte à son milieu et s'installe à long terme. Il perd certains caractères de virulence, mais devient résistant aux antibiotiques ¹². Son phénotype change. Il se transforme pour devenir mucoïde en sécrétant un film d'alginate qui le protège du système immunitaire. Les mécanismes sous-jacents à cette adaptation sont ingénieux. La forte densité en bactérie est responsable d'activation de certains gènes par un processus appelé quorum sensing ²¹. Un processus dans lequel chaque bactérie communique avec ses voisines par des signaux chimiques. Le génome de Pseudomnas Aeruginosa devient aussi hyperpermutable ⁵ afin de présenter une plus grande diversité génétique au regard de la sélection naturelle ⁱⁱ.

À ce stade, le traitement antibiotique n'est plus curatif et l'évolution tend inexorablement vers un déclin de la fonction respiratoire.

L'approche clinique est donc préventive afin de retarder le passage à la chronicité. Elle vise à éliminer $Pseudomnas\ Aeruginosa$ dès qu'il est détecté en culture. Une surveillance rapprochée des patients avec un prélèvement mensuel ou bimensuel est préconisée selon l'HAS[@]. La culture étant peu sensible, d'autres méthodes d'identification peuvent être employées. La détection des anticorps anti-pyocyaniques par ELISA a montré peu de sensibilité 17 . La PCR ciblée associant les protéines bactériennes OPRL1, GYRB1 et ECFX1 s'est montrée plus sensible et plus spécifique que la culture $^{24;13}$

En pratique, la colonisation chronique est définie lorsque 3 expectorations sont rendues positives en culture, successivement au cours d'un suivi mensuel ou bimensuel ¹². Une autre classification, celle de Lee ¹⁵ a montré une forte liaison clinico-biologique. Elle est composée de 4 groupes :

true 2 2015/2016

ii. En biologie évolutive, il s'agit d'évolvabilité

groupe chronique > 50% des cultures sont positives sur 12 mois groupe intermédiaire $\le 50\%$ des cultures sont positives sur 12 mois groupe Free Toute culture négative sur 12 mois, avec des antécédents groupe Nevers Toute culture négative sur 12 mois sans antécédents

On ne sait pas aujourd'hui pourquoi *Pseudomnas Aeruginosa* s'installe préférentiellement chez les patients atteints de mucoviscidose. Plusieurs hypothèses ont été proposées :

- La dysfonction ciliaire empêche les pseudo d'être viré par le haut
- L'hypersalinité du film muqueux désactive les peptides antimicrobiens
- Le CFTR est un récepteur de pyo qui les internalise et les viré
- L'inflammation de l'epithelimum augmente les métabolites qui permettent de se développer.
- Alanine et l'acta sont une source de carbone pour le pyo.
- Le microbiote influence la colonisation
- Le pyo stimule le Systeme immunitaire pour virer tous les autres concurrents

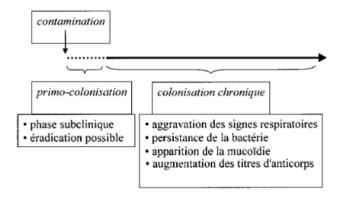


FIGURE 5 – Infection pulmonaire à pyo dans la mucoviscidose. ref []

3.2 Le microbiote pulmonaire

Bien qu'il soit en contacte avec le milieu extérieur, l'arbre respiratoire (comprenant la trachée, les bronches et les alvéoles) a longtemps été considéré stérile avec les méthodes de culture classique. Il a fallu attendre l'avènement du séquençage haut débit pour mettre en évidence le microbiote pulmonaire ^{10;2;7}.

L'arbre respiratoire chez le foetus ⁱⁱⁱ est stérile. Il se colonise comme l'intestin, à la naissance en traversant la filière génitale puis se différencie avec le temps. Il est beaucoup moins riche que le microbiote digestif mais plus dynamique en raison d'un flux aérien

truc 3 2015/2016

iii. Un article récent critique l'idée d'un foetus stérile.

bidirectionnel. Les bactéries du microbiotes proviennent de l'air ambiant, des voies supérieures, mais aussi du tube digestif par des micro-aspirations⁶. Une étude à d'ailleurs montrer une concordance entre le microbiote digestif et respiratoire⁶.

Le microbiote pulmonaire est dominé par le phylum des Firmicutes (Streotpococcus) et des Bacteroidetes (Prevotella). Les genres retrouvés majoritairement sont Streptococcus, Prevotella, Fusobacteria, Veillonella, Haemophilus, Neisseria et Porphyromonas. L'arbre respiratoire étant en continuité direct avec les voies aériennes supérieur, certains genres bactériens sont communs, comme Streptococcus, Staphylococcus, Haemophilus et Moraxella. Tandis que d'autres genres comme Corynébactérium et Dolosigranulum ne sont retrouvés qu'au niveau du nez et de l'oropharynx.

Le microbiote pulmonaire varie dans l'espace et le temps.

Dans l'espace, du fait de sa structure, certaines régions de l'arbre bronchique peuvent présenter des microbiotes différents. Un prélèvement au niveau d'un foyer infectieux se distinguera nécessairement d'un foyer sain. Il existe également des différences physicochimiques selon la région pouvant sélectionner des espèces. Les cavernes tuberculeuses par exemple se trouvent essentiellement dans le lobe supérieur en raison d'une concentration en oxygène plus élevé qui favorise ce bacille aérobie stricte.

Le microbiome varie dans le temps. Avec l'age la diversité diminue. Declin de la diversité alpha avec l'age probablement a cause des exacerbations multiple et du traitement Le microbiote est variable entre les individus ...

Le microbiote est corrélé à la pathologie respiratoire. Plusieurs études suggèrent une différence entre patients sains et patients asthmatiques, BPCO ou atteint de mucoviscidose [@]. Plus riche avec la maladie Il est par exemple demontré que chez les jeunes enfant, une diminution d'infection réspiratoire est associé à une augmentation d'asthme. Une étude montre une augmentation des proteobacteria en echange d'une baisse des bacteroidetes (haemo, maraexalla et neisseria). Chez les muco, augmentation de la richesse et diminution de la diversité Chez les muco, augmentation des germes opportuniste par rapport au commensaux (data mining paper)

Le microbiote pulmonaire joue probablement le rôle de barrière vis à vis d'autre agent pathogène. ¹⁰

3.3 Exploration du microbiote pulmonaire

3.3.1 Méthode de prélèvement

Le microbiote respiratoire est exploré en séquençant l'ADN des micro-organismes présent dans un échantillon. Toutes les méthodes de recueils sont possibles, mais les prélèvements protégés (combicath, LBA) sont recommandés afin d'éviter une contamination par les voies supérieures. Dans le cas contraire (ECBC) on peut évaluer la

truc 4 2015/2016

qualité du prélèvement en comptant le nombre de cellules épithélium (normalement bas) et de polynucléaire (normalement haut) dans le poumon. La meilleure méthode de prélèvement étant le prélèvement in situ réalisable lors des greffes pulmonaires.

3.3.2 Séquençage haut débit

Le séquençage de nouvelle génération permet de séquencer de grande quantité d' ADN dans un échantillon et ainsi déterminer sa composition en bactérie. À titre d'exemple, un séquenceur Sanger classique permet de lire des fragments d'ADN d'environ 800 pb parallélisable jusqu'à 96 fois en augmentant le nombre de capillaire. À l'inverse, un séquenceur de nouvelle génération lit des fragments plus courts de l'ordre de 150pb. Mais la parallélisation peut aller jusqu'à 20 billions de fois en un seul run sur un illumina Novaseq.

2 stratégies de séquençages sont utilisées en écologie microbienne :

La stratégie shogun consiste à séquencer l'ensemble des ADN présents dans l'échantillon sans discernement, que ce soit humain ou bactérien. Les séquences sont filtrées puis les génomes bactériens sont reconstruits par des méthodes bio-informatiques complexes.

La stratégie Amplicon est moins coûteuse sur le plan de l'analyse. Elle consiste à séquencer un gène spécifiquement bactérien et suffisamment variable pour discriminer une espèce. Il s'agit du gène de l'ARN 16S.

L'ARN 16S est un ARN non codant participant à la structure de la petite sous unité des ribosomes bactériens. Il est composé de 1500 nucléotides et forme plusieurs boucles dans sa structure secondaire (Figure 7). L'alignement des séquences d'ARN 16S entre plusieurs espèces met en évidence des régions constantes et 9 régions variables (Figure 6). Les régions constante permette de concevoir des amorces s'hybridant sur tous les ADNs bactériens. Les régions variables apportent la spécificité taxonomique permettant d'identifier l'espèce bactérienne.

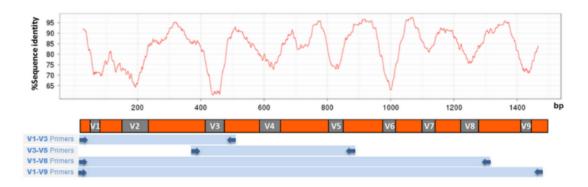


FIGURE 6 – région constante et variable de l'ARN 16S

true 5 2015/2016

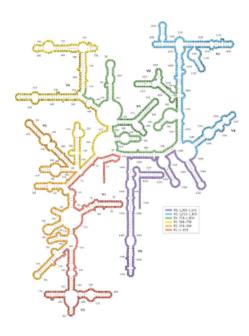


FIGURE 7 – Structure secondaire de l'ARN 16S

En séquencant l'ensemble des génomes bactériens, la stratégie *shotgun* est plus informative car elle permet de prédire la fonction d'un microbiote. En effet, les transferts génétiques horizontaux amènent à dissocier l'espèce de sa fonction. 2 bactéries d'une même espèce peuvent avoir des fonctions différentes. L'inférence fonctionnelle à partir de la deuxième stratégie est possible mais déconseillé. La stratégie 16S reste toutefois une méthode simple pour décrire les populations bactériennes présentes. C'est cette stratégie qui a été utilisée dans notre étude.

3.4 Objectif de l'étude Mucobiome

L'objectif de notre étude est de savoir si dans la mucoviscidose, le microbiote respiratoire influence la colonisation à *Pseudomnas Aeruginosa*. Pour cela, nous avons suivi pendant 3 ans, une cohorte de 47 patients atteints de mucoviscidoses sans infection chroniquee. L'exploration de leurs microbiotes par la stratégie 16S a été réalisée à partir d'expectorations bronchiques obtenues dans le cadre de leurs suivis. À partir des données générées par le séquençage, nous avons effectué l'étude descriptive et analytique de leurs microbiotes en créant un pipeline bio-informatique dédié.

true 6 2015/2016

4 Matériel et Méthodes

4.1 Recueil des données

47 patients atteints de mucoviscidose ont été suivis sur 3 ans (2008-2011) dans une étude prospective multicentrique (Nantes, Brest, Roscoff) appelée *Mucobiome*. La CPP VI-Ouest et le comité d'éthique du CHRU de Brest ont approuvé le protocole. Tous les patients (ou les parents pour les mineurs) ont signé un consentement éclairé. Le protocole a fait l'objet d'une déclaration de biocollection à l'ARS et au MESR (n DC-2008-214).

Les ECBC des patients ont été recueillies lors des séances de kinésithérapie respiratoire tous les 3 mois, suivant le calendrier des recommandations officielles. En pratique, sur l'ensemble de la cohorte suivie, l'intervalle médian entre 2 consultations a été de 3,4 mois. Les patients devaient avoir un génotype CFTR et un test à la sueur positif. Les transplantés ont été exclus de l'étude. Une culture positive à Pseudomnas Aeruginosa était un critère de non-inclusion. Si pendant l'étude, une culture revenait positive à Pseudomonas Aeruginosa, le patient était sorti de l'étude pour être réinclus 1 an après en l'absence de colonisation chronique. 15 patients ont été ainsi réinclus. Chaque patient a été répertorié dans la catégorie Free ou Never (Lee et ale 2003). D'autres données ont également été recueillies (Figure 8). Au total, 188 échantillons ont été récoltés, soit en moyenne 4 échantillons par patients. Pour chaque échantillon, une culture a été réalisée en suivant les procédures standards [@]. Une qPCR ciblant Pseudomnas Aeruginosa a parallèlement été réalisée en combinant les marqueurs gyrB/ecfX conçus au laboratoire [@].

4.2 Extraction de l'ADN

Les échantillons ont été liquéfiés avec du Dithiotrétiol. Les protéines ont été dégradées avec une Protéine kinase. Les parois bactériennes ont été fragmentées par sonication. (DTT par sonication (Elamsonic S10, Singen, Germany). Après 10 min de centrifugation, L'ADN a été extrait à partir du culot via QUIAamp DNA Minikit (Quagen). Les extraits d'ADN ont été envoyés pour séquençage par un prestataire GATC.

4.3 Séquençage

La librairie a été généré en amplifiant la région V3-V5 à l'aide du couple d'amorces forward(CCTACGGGAGGCAGCAG) et reverse(CCGTCAATTCMTTTRAGT) et du kit MiSeq Reagent Kits v3.

Le séquençage a été réalisé sur Illumina MiSeq pour produire un couple de séquence chevauchante de 300 pb (Figure 9). Après fusion du couple, le séquençage permet de

truc 7 2015/2016

	Never	Free
N samples	114	74
Male (%)	77 (67.54)	41 (55.41)
Age mean (year)	22.45	19.65
Weight mean(kg)	39.3	33.66
Height mean (cm)	146.7	140.8
IMC mean (kg/cm²)	17.22	16.32
dF508/dF508 homo (%)	59 (51.75)	35 (47.3)
dF508/other hetero (%)	55 (48.25)	39 (52.7)
Taking Domase (%)	78 (68.42)	59 (79.73)
Taking antibiotics (%)	48 (42.11)	33 (44.59)
Positif PA culture (%)	10 (8.77)	12 (16.22)
Positif PA PCR (OPRL1+) (%)	20 (17.54)	26 (35.14)

FIGURE 8 – Données associés par échantillons (à refaire par patients)

lire 535 pb correspondant à la région V3-V5.

Environ 25 millions de reads sont produits par run MiSeq. En multiplexant à l'aide de 94 index, les 188 échantillons ont été séquencé sur 2 runs pour produire 188 x 2 fichiers fastq.

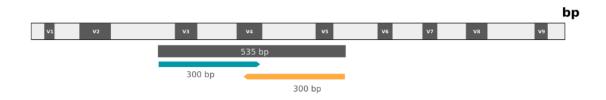


FIGURE 9 – le couple de séquence de 300pb permet de recouvrir l'ensemble de la région V3-V5 de l'ARN 16S

4.4 Analyse bio-informatique

L'analyse des 188 pairs de fichiers fastq a été réalisé grâce à un pipeline bioinformatique, appelé *mucobiome*, conçu et tester dans le cadre de cette étude. Par

truc 8 2015/2016

rapport aux autres logiciels comme $QIIME^4$ ou $MOTHUR^{22}$, le pipeline mucobiome est spécialisé dans l'analyse des données 16S. Il est également plus rapide en raison d'un très haut niveau de parallélisation permis grâce à $Snakemake^{11}$. Cet outil modélise l'ensemble du pipeline sous forme d'un graphe direct acyclique (DAG) et le résout afin d'optimiser la parallélisation.

Le pipeline mucobiome prend en entrée, les 188 couples de fichiers fastq provenant du séquençage et produit un fichier BIOM contenant la table des OTUs. Les figures 10 et 11 illustrent toutes les étapes du pipeline qui sont décrites ci-dessous.

4.5 Étape du pipeline

4.5.1 Merging: Fusions des reads

2 fastq en entrée 1 fastq en sortie.

La première étape du pipeline consiste à fusionner le couple de fichier fastq afin de produire un seul fichier contenant des plus longues séquences de 535pb correspondant à la région V3-V5 de l'ARN 16S. Le programme Flash[@] a été utilisé avec les paramètres par défaut. À partir de deux fichiers fastq, ce dernier recherche le meilleur alignement entre deux reads et produit 1 fichier fastq contenant les reads fusionnés. Une analyse qualitative des reads a été réalisée avec FastQt² avant et après fusions.

4.5.2 Cleaning : Filtrage des qualités

1 fastq en entrée 1 fastq en sortie.

Les données de séquençage haut débit peuvent contenir beaucoup d'erreurs. Il est important de supprimer les reads de mauvaise qualité pour gagner en spécificité. (expliquer la qualité). Le filtrage des reads de mauvaise qualité est réalisé avec le programme sickle. Son algorithme repose sur l'utilisation d'une fenêtre glissante de taille définie (par défaut : 20 Pb). Cette fenêtre glisse le long de la séquence et pour chaque position calcule la moyenne des scores de qualité dans cette fenêtre. Si successivement le score moyen passe sous un certain seuil, le read est supprimé. Les paramètres utilisés sont ceux par défaut. Un score de 20 avec une fenêtre glissante de 20pb. Une analyse qualitative des reads a été réalisée avec FastQt² après le filtrage.

4.5.3 Reversing : Séquence complémentaire

1 fasta en entrée 1 fasta en sortie.

Les reads produits par le séquenceur ne sont pas orientés dans le même sens que la base de données *greengene*. Pour permettre l'alignement, les séquences ont été remplacées par leurs séquences complémentaires grâce au programme **seqtk**. Par la même

truc 9 2015/2016

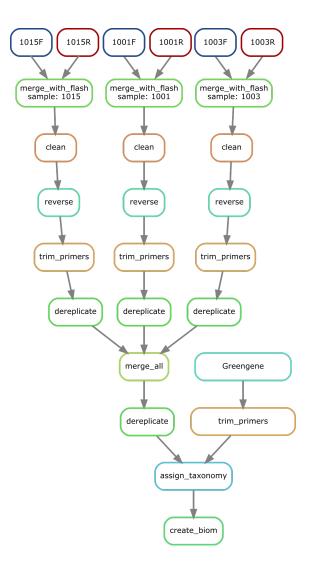


FIGURE 10 – Graphe du pipeline simplifié sur 3 échantillons 1015, 1001 et 1003. merging : Les reads pairs de 300 pb sont fusionnés pour produire un fichier fastq contenant des reads de 535pb. cleanning : les reads de mauvaise qualité sont supprimés. reversing : les reads sont transformés en leurs séquences complémentaires pour pouvoir être alignés. Trimming : seule la séquence entre les primers V3-V5 est conservée. dereplicating : les séquences dupliquées sont retirées. merging : L'ensemble des séquences est regroupé dans un seul fichier. Taxonomy assignement : Les séquences sont alignées sur la base de données greengene. create _ biom : la table des OTU est créée

occasion les scores de qualités devenus inutiles sont supprimés. Les séquences sont sauvegardées dans un fichier fasta.

4.5.4 Trimming: Suppression des primers

1 fasta en entrée 1 fasta en sortie.

Pour permettre un alignement parfait entre les reads et la base de données, les pri-

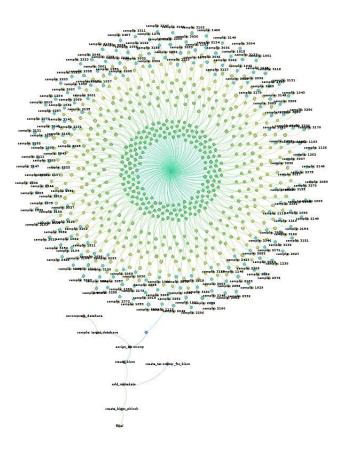


FIGURE 11 – le graphe du pipeline sur l'ensemble des échantillons

mers sont retirés et seule la séquence V3-V5 est conservée. Cette étape est réalisée aussi bien pour les données du séquençage que la base de données greengene. Le programme **cutadapts** est utilisé avec une tolérance de 0.1 par défaut.

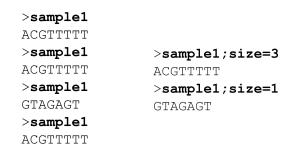
4.5.5 dereplicating: Suppression des doublons

1 fasta en entrée 1 fasta en sortie.

Cette étape consiste à supprimer toutes les séquences doublons. En procédant ainsi, on s'assure de ne pas répéter l'assignement taxonomique plusieurs fois sur des reads identiques. Le nombre de reads dupliqué est conservé pour être pris en considération lors du calcul des abondances. Il s'agit d'une étape d'optimisation permettant d'économiser en temps de calcul. La déréplication a été réalisé avec **vsearch** et sa fonction *-derep fulllength*

4.5.6 Assignement taxonomique

2 fasta en entrée, 1 fichier biom en sortie.



avant dereplication après dereplication

FIGURE 12 – Exemple de déréplication d'un fichier fasta

L'assignement taxonomique consiste à labelliser chaque read à son taxon. Nous avons utilisé la stratégie close référence dont le rôle est de comparer chaque read à une base de données avec un seuil de 98% de similarité. Cet algorithme est de complexité N. C'est-à-dire que le temps de calcul est directement proportionnel au nombre de reads testé. La base de données Greengene version mai 2013 a été utilisé. Il s'agit d'un fichier fasta contenant 1 262 986 séquences et 203 452 OTUs.

L'autre stratégie d'assignement de novo n'a pas été utilisée. Cette dernière, de complexité N^2 , consiste à comparer les reads entre eux pour former des groupes. Elle s'emploie de préférence pour détecter les bactéries absentes des bases de données.

L'assignement taxonomique a été réalisé avec vsearch et sa fonction -usearch global.

4.5.7 Analyse descriptive

L'analyse de la table des OTUs a été réalisée avec R et le package phyloseq. Les OTUs ont été regroupé agrégé par genre. la diversité globale et individuelle a été évalué à l'aide de plusieurs graphiques. L'ensemble des résultats est disponible à cette adresse : http://...

5 Résultat

5.1 Séquençage et pipeline

5.1.1 Données de séquençage

Après démultiplexage, 188 x 2 fichiers Fastq ont été générés soit 2 fichiers par échantillons. La longueur des reads dans l'ensemble est de 301 paires de bases. Au total, 115 002 297 reads ont été produits sur 2 runs MiSeq (Figure 13). Avec en moyenne 616 900 reads par échantillon. Un minimum de 61 422 reads pour l'échantillon 2154 et un maximum de 1 071 188 pour l'échantillon 3165.

truc 12 2015/2016

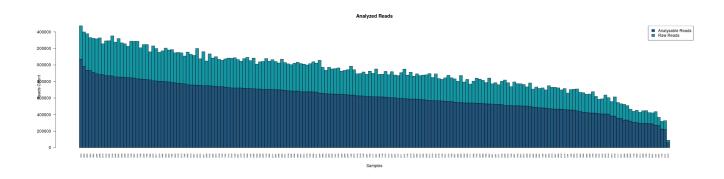


FIGURE 13 – Nombre de reads par échantillons

5.1.2 Qualité des reads

La figure 14 montre la qualité typique d'un fichier fastq produit par le séquenceur. Une baisse de qualité importante est observée à hauteur du 250ème nucléotides. Tous les fichiers fastq présentaient le même profil. A cause de cette baisse de qualité, x% des reads pairs n'ont pas réussi à fusionné. L'étape de filtrage a permis de ramener la qualité médiane au dessus de 20 (Figure 15). Au total seulement 49.24% des reads sont conservé pour l'analyse (Figure 13) avec des bornes allant de 37,30% à 61,13%.

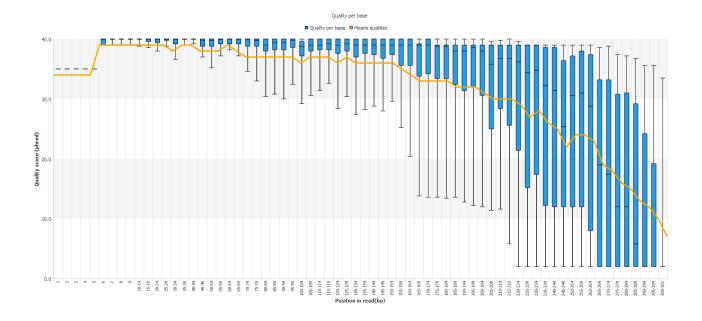


FIGURE 14 – Qualité par nucléotide des reads forward de l'échantillon 1003. $\mathbf{Axe}\ \mathbf{X}$: la position sur le read. $\mathbf{Axe}\ \mathbf{Y}$: La distribution des qualités

truc 13 2015/2016

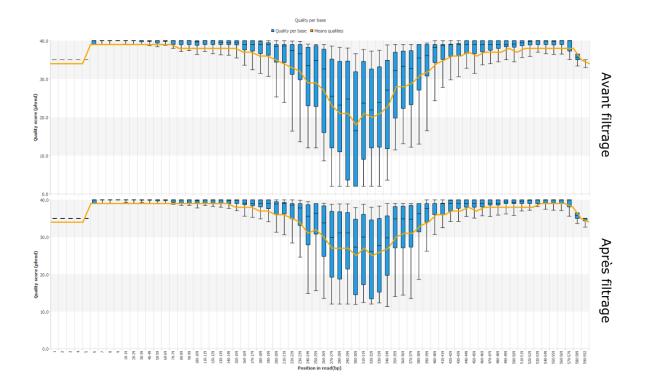


FIGURE 15 – Qualité par nucléotide des reads fusionnés pour l'échantillon 1003

5.1.3 Assignement taxonomique

99.88%~(4615960) des reads analysables ont reçu une assignation taxonomique pour $10517~\mathrm{OTUs}^{\,\mathrm{iv}}$ corresondant à 54 genres bactériens (Figure 16). Le temps de calcul a été de 1 h 29 sur 40 cœurs et 20 gigaoctets de mémoire contre 21h de calcul sans l'optimisation par déréplication.

5.1.4 Profondeur d'échantillonnage

La figure 17 montre les courbes de raréfaction pour les 188 échantillons. Dans l'ensemble elles s'aplatissent précocement, témoignant d'un bon niveau d'échantillonnage. Les quelques échantillons n'ayant pas attend l'asymptote horizontal ont tout de même était conservé .

5.2 Résultats descriptifs

5.2.1 Composition du microbiote

54 genres (Figure 16) et 7 phylums (Figure 18) bactériens sont retrouvés dans l'ensemble des échantillons analysés. Les trois phylums majoritaires sont Firmicute (42.59%) et Proteobacteria (31.48%). Parmi les Firmicutes majoritaires, on retrouve

truc 14 2015/2016

iv. Pour chaque espèce, il y a plusieurs OTUs définis dans greengene

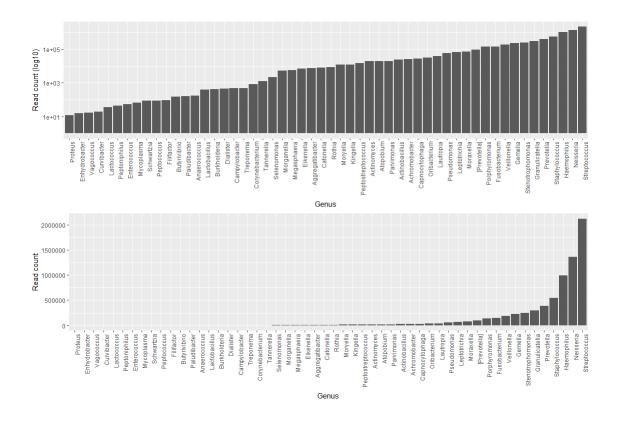


FIGURE 16 – Nombre de reads par genre bactérien

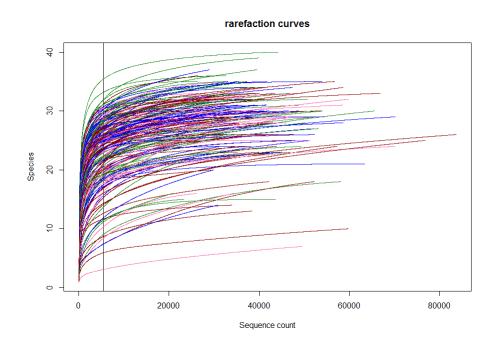


FIGURE 17 – Courbe de rarefaction

Streptococcus et Staphylococcus. Chez Protéobacteria, Neisseria et Haemophilus sont les plus abondantes. Le tableau de la figure 19 résume l'ensemble des résultats en y

truc 15 2015/2016

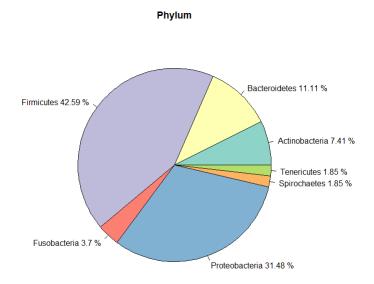


FIGURE 18 – Phylum

associant la prévalence des genres bactériens parmi les 188 échantillons. Par exemple Streptococcus, Neisseria, Prevotella, Granulicatella, Gemella, Veillonella et Fusobacterium sont très prévalent, car présents dans plus de 185 échantillons. D'autres sont dominantes. Il s'agit de Streptococcus, Neisseria, Haemophilus et Staphyloccoccus. Sténotrophomonas et Achromobacter sont retrouvées dans 64 et 8 échantillons respectivement. Pseudomonas est retrouvé dans 53 échantillons, dont un, au moins avec une abondance de 25.94%. Burkholderia est retrouvé seulement dans 2 échantillons à moin de 1%.

Le core microbiota est défini comme l'ensemble des taxons retrouvé dans plus de 50% des échantillons avec une abondance supérieur à 0,1%. Il est constitué de 15 genres bactériens (Figure 20).

La distribution du core microbiota est illustré dans la figure 21. Streptococcus respecte grossièrement une distribution normale variant de la quasi-absence à la dominance avec une moyenne de 30% par échantillon. Neisseria est le deuxième genre le plus abondant avec une moyenne de 18%. Les abondances de Staphylococcus et Haemophilus sont faibles dans la plupart des échantillons. Mais pour quelque un, sont dominant. Les autres genres ont une abondance faible qui varie faiblement. Elles ne sont jamais retrouvé dominante.

	reads	reads.total.p	rel.abundance.mean	rel.abundance.sd	rel.abundance.min	rel.abundance.max	samples
Streptococcus	2119507	29.32	30.22	20.04	0.01	89.87	188
Neisseria	1363473	18.86	18.08	18.49	0	93.96	187
Haemophilus	994209	13.75	12.91	23.97	0	99.78	184
Staphylococcus	549082	7.6	7.28	15.79	0	97.9	178
Prevotella	385850	5.34	5.63	5.98	0	30.85	188
Granulicatella	294632	4.08	4.12	3.83	0	26.73	185
Gemella	226403	3.13	3.29	3.26	0	15.34	186
Stenotrophomonas	241616	3.34	3.12	15.21	0	94.71	65
Veillonella	183601	2.54	2.76	3.18	0	15.62	188
Fusobacterium	144709	2	2.18	2.72	0	15.43	185
Porphyromonas	141016	1.95	1.96	3.46	0	26.08	167
[Prevotella]	92004	1.27	1.4	2.34	0	19.03	170
Leptotrichia	68581	0.95	1.01	1.69	0	14.44	172
Pseudomonas -	56914	0.79	0.81	3.83	0	25.94	53
Moraxella	72796	1.01	0.79	6.33	0	75.51	51
Lautropia	39496	0.55	0.53	1.46	0	13.94	142
Achromobacter	25274	0.35	0.52	7.06	0	96.78	8
Oribacterium	31670	0.44	0.45	0.67	0	5.17	178
Capnocytophaga	26941	0.37	0.42	0.82	0	7.25	175
Actinobacillus	24228	0.34	0.37	2.35	0	31.19	95
Atopobium	19381	0.27	0.29	0.54	0	3.61	166
Actinomyces	19094	0.26	0.29	0.51	0	4.18	174
Parvimonas	19479	0.27	0.29	0.76	0	6.07	151
Peptostreptococcus	14961	0.21	0.23	0.49	0	2.93	129
Kingella	11943	0.17	0.17	0.47	0	4.55	149
Moryella	11912	0.16	0.16	0.39	0	3.62	143
Rothia	8346	0.12	0.12	0.25	0	1.83	138
Catonella	8130	0.11	0.12	0.17	0	1.16	159
Aggregatibacter	7597	0.11	0.11	0.32	0	2.51	86
Eikenella	6883	0.1	0.1	0.35	0	2.55	143
Megasphaera	5772	0.08	0.08	0.26	0	2.6	105
Morganella	5192	0.07	0.06	0.83	0	11.44	7
Selenomonas	2164	0.03	0.04	0.1	0	0.81	147
Tannerella	1240	0.02	0.02	0.04	0	0.31	120
Corynebacterium	854	0.01	0.01	0.03	0	0.18	113
Treponema	495	0.01	0.01	0.04	0	0.39	53
Burkholderia	415	0.01	0.01	0.11	0	1.36	2
Campylobacter	495	0.01	0.01	0.02	0	0.11	99
Lactobacillus	391	0.01	0.01	0.03	0	0.39	34
Dialister	461	0.01	0.01	0.02	0	0.16	53
Vagococcus	17	0	0	0	0	0.01	13
Mycoplasma	68	0	0	0	0	0.02	19
Anaerococcus	174	0	0	0.04	0	0.51	2
Enhydrobacter	16	0	0	0	0	0.02	9
Lactococcus	36	0	0	0	0	0.04	13
Paludibacter	158	0	0	0.02	0	0.18	18
Peptoniphilus	45	0	0	0	0	0.02	12
Schwartzia	85	0	0	0.01	0	0.12	11
Peptococcus	88	0	0	0	0	0.04	23
Butyrivibrio	146	0	0	0.02	0	0.19	10
Enterococcus	54	0	0	0.01	0	0.08	27
Proteus	12	0	0	0	0	0.01	9
Filifactor	93	0	0	0.01	0	0.11	5
Curvibacter	19	0	0	0	0	0.01	18

 $Figure\ 19-Nombre\ de\ reads\ et\ prévalence\ parmis\ les\ 188\ échantillons.$ nombre de reads - pourcentage de reads - abondance moyenne - ecart-type - abondance minimum - abondance maximum - prévalence

true 17 2015/2016

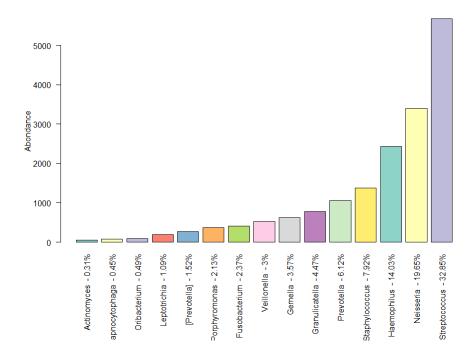


FIGURE 20 – Distribution du core microbiota dans l'ensemble des échantillons

5.2.2 Évolution de l'alpha diversité

Les figures 32,33 et 34 montrent l'évolution des diversités alpha par patient au cours du temps en utilisant les indices Chao1, Observed et Shannon.

La richesse (Observed , Chao1) par patient varie de 10 à 40 genres bactériens. La richesse du patient 256 est faible. Celle du patient 26 élevé. Certains patients ont des richesses stables au court du temps. Le patient 25,26,74 conserve leurs richesses sur plus 5 prélèvements successifs. Le patient 20 et 69 présente une stabilité entrecoupée par des pics de diminution. La richesse du patient 8 diminue progressivement. Le patient 23, 232 et 248 ont des fluctuations plus chaotiques. L'indice de shannon montre que pour un richesse constante dans le temps, l'equitabilité est différente. Par exemple la richesse du patient 223 est stable sur le graphique 32 mais son indice de shannon varie sur le graphique 34 témoignant d'une distribution différente des ses bactéries. Seul le patient 26 semble conserver à la fois une richesse et une équitabilité stable au court du temps.

5.2.3 Évolution des abondances

Les figures 29, 30 et 31 montrent l'évolution des abondances au cours du temps pour chaque patient. Ces graphiques nous permettent d'interpréter plus finement les graphiques d'alpha diversité précédente. Par exemple la faible richesse du patient 8 est liée à une dominance de *Stenotrophomonas* sur les 4 échantillons. La perte de diversité du 3ème prélèvement du patient 223 est causée par *Neisseria* qui devient dominant à

truc 18 2015/2016

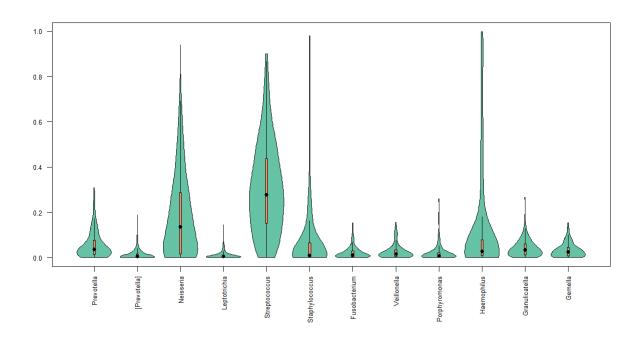


FIGURE 21 – Variation du core microbiota dans l'ensemble des échantillons

plus de 80%. Le patient 3 montre une diminution progressive d'Haemophilus parallèlement à une augmentation de Streptococcus.

Le patient 256 présente une dominance à *Sténotrophomonas* sur l'ensemble de ses échantillons. *Achromobacter* est dominant dans le premier échantillon du patient 211. D'autres montrent une phénomène de résilience. Par exemple, le patient 223 récupère un microbiote identique après une colonisation complète à *Haemophilus*.

Dans l'ensemble, il existe une population de bactéries constante et minoritaire (Fusobacterium, Granulicatella, Gemella, Veiillonella, Parvimonas, Leptotrichia, Oribacterium, Capnoctophaga, Catonella). Et une autre population très fluctuante dans le temps jouant alternativement le rôle de dominant. (Haemophilus, Streptococcus, Neissera et Prevotella). La figure 22 illustre ces propos en montrant l'evolution des abondances du patient 43. La figure du patient 23 est mis également à titre exemple, car elle montre l'apparition de Pseudomonas Aeruginosa.

5.2.4 Beta Diversité

La bêta diversité sur l'ensemble des échantillons a été réalisé par une méthode d'ordination de type PCA en utilisant les distances de Bray-Curtis (Figure 24,25 et 28). 2 axes principaux expliquent respectivement 28.5% et 17.4% de la variabilité. Certains échantillons d'un même patient sont très proches sur le graphique d'ordination.

truc 19 2015/2016

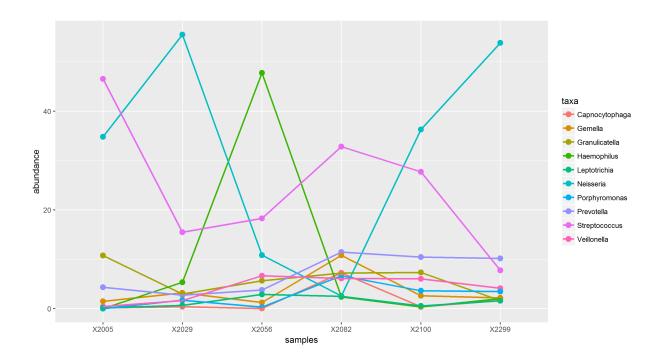


FIGURE 22 – Evolution des abondances pour le patient 43. Notez la population stable et la population fluctuante

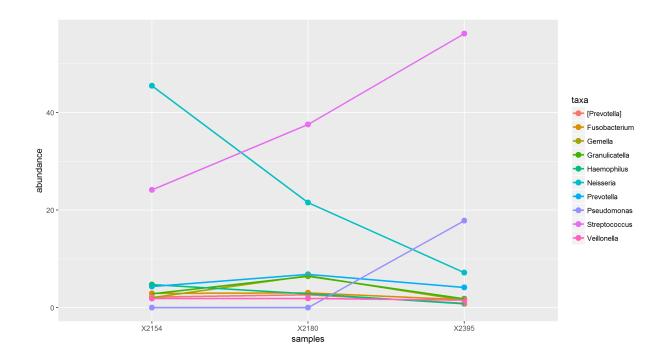


FIGURE 23 – Evolution des abondances pour le patient 54. Notez l'apparition de Pseudomonas dans le dernier échantillon

truc 20 2015/2016

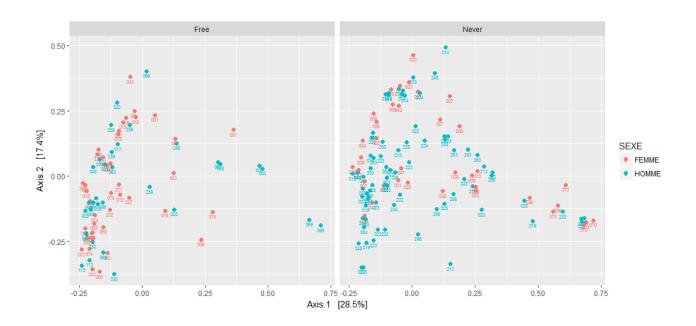


FIGURE 24 – Analyse multivarié (PCA + Bray curtis) sur les 188 échantillons. Chaque point est un échantillon labelisé par l'identifiant du patient. A gauche les échantillons Free. A droite les échantillons Never.

Par exemple le patient 69 et 003 ont des échantillons dont les points se confondent. Aucun des paramètres comme âge, le sexe, le poids, la prise d'antibiotique et le type de mutation n'a mis en évidence des groupes distincts de microbiote. La variabilité est expliqué principalement par la dominance des genres Neisseria, Streptococcus et Haemophilus.

5.3 Résultats analytiques

5.3.1 Corrélation entre genre bactériens

La figure 26 montre les corrélations linéaires réalisées entre les genres du core microbiota. La corrélation la plus forte est entre Prevotella et Veillonella avec un coefficient de Pearson à 0.60. Streptococcus et Haemophilus evolue dans le sens inverse avec un coefficient à -0.41.

5.3.2 Comparaison entre échantillons Free et Never

La figure 27 compare les indices de Shannon entre les échantillons Free et Never. Le T-test / ANOVA n'a pas montré de différence significative. (p-value > 0.05).

La figure 28 est une analyse multivarié discriminant les groupes Free et Never. Les échantillons Never ont plus de differences entre eux que les échantillons Free qui semble converger. Les deux groupes sont significativement différent p-value < 0.001.

truc 21 2015/2016

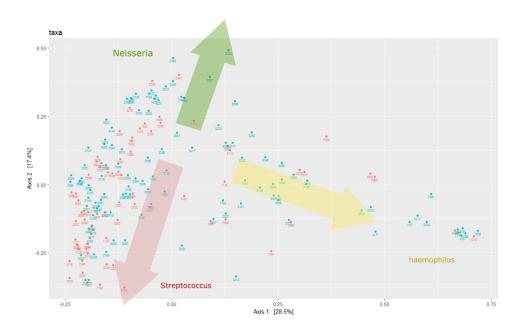


FIGURE 25 – Analyse multivarié (PCA + Bray curtis) sur les 188 échantillons. Chaque point est un échantillon labelisé par l'identifiant du patient.

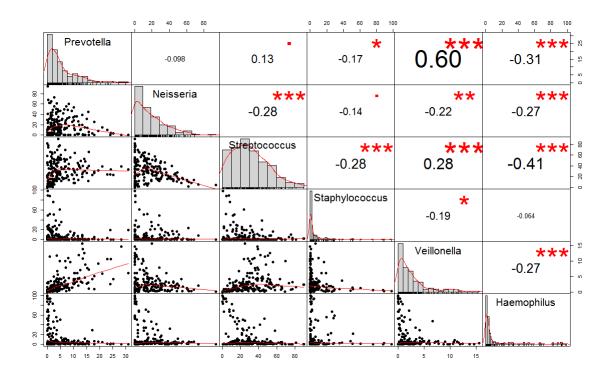


FIGURE 26 – Corrélation des abondances entre les genres du core microbiota

truc 22 2015/2016

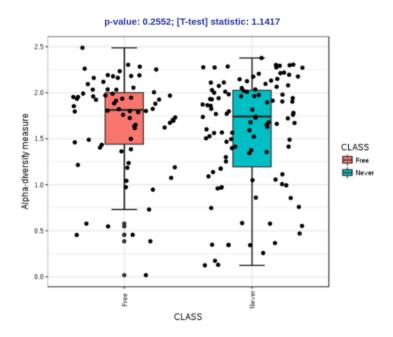


FIGURE 27 – Comparaison des diversités de Shannon entre les échantillons Free et Never

6 Discussion EN COURS

6.1 Méthode de séquençage

La version 3 du kit MiSeq Reagent Kits produits des reads plus long (300pb) que la version 2 (250pb) afin d'augmenter la précision de l'assignement taxonomique. En contrepartie la qualité du séquençage est médiocre en 3' avec des scores de qualité en dessous de 20. C'est un problème connu liée à la chimie du séquenceur qu'illumina se garde bien de cacher sur sa page web. Cependant, malgré les 43% de reads analysables, la profondeur de séquençage reste suffisante comme l'atteste la courbe de rarefaction. La stratégie close-reference utilisé dans le pipeline n'a pas réussi à assigner les reads jusqu'au rang de l'espèce. Mais 99% des reads ont reçu un assignement allant jusqu'au rang du genre. Cela signifie que la majorité des genres bactéries du microbiotes réspiratoires sont connues de greengene.

Cette stratégie reste cependant critiquable. En effet l'assignement dépend d'un pourcentage de simmiliarité de 97% fixé arbitrairement. D'autre technique permettant de s'afranchir de ce seuil augmenterait probablement la résolution taxonomique. Par exemple la Maximum entropy clusterisation.

Enfin, la phylogénie des bactéries n'a pas été prise en compte dans l'étude. Au lieu d'utiliser la distance de Bray-Curtis, la distance phylogénétique (methode UPGMA) aurait pu apporter plus d'information.

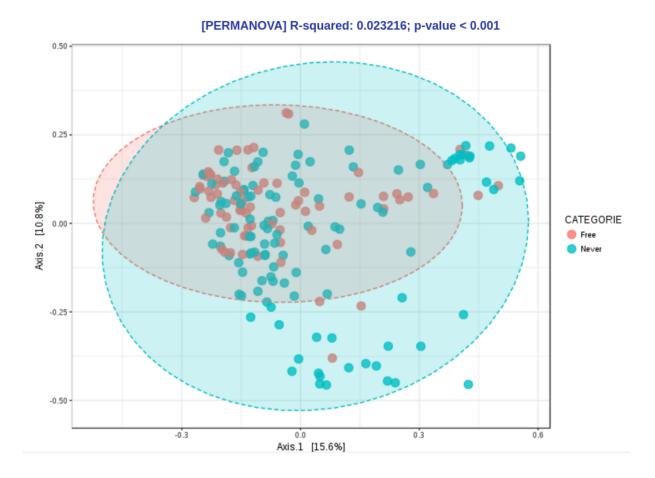


FIGURE 28 – Permanova entre les échantillons Free et Never sur une PCoA en utilisant la distance de Bray-Curtis

6.2 Composition du microbiote pulmonaire dans la mucoviscidose

Chez un patient sain, les deux phylums majoritaires du microbiote pulmonaire sont les Bacteroidetes et les Firmicutes en proportion egal au alentour de 40% et les Protéobactéries autour de 10%. Nos résultats chez le patient mucovicidoses nous montre en revanche une augmentation des Protéobacteria au dépend des Bactéroidetes. Ceci corrobore les résultats de [@][@] retrouvant ces mêmes proportions dans la Mucoviscidose, l'asthme et la BPCO. Cette excès s'explique principalement par la dominance d'Haemophilus et de Neisseria, et dans dans une moindre mesure Stenotrophomonas. Les pathogènes associées à la mucovicidoses sont retrouvé et ont tendance à être dominant sans que les patients soient en exacerbations. Staphyloccocus, Haemophilus sont les plus fréquent. Stenotrophomonas et Achromobacter sont plus rarement retrouvé. Burkholderia est rare et peu abondant. Malgrès avoir sortie de l'étude tous les patients positifs sur la culture, On retrouve pseudomonas dans 53 échantillons sans jamais être dominant. Ceci confirme la faible sensibilité de la culture et montre l'interet d'autre mé-

thode de diagnostique comme la PCR[@]. On retrouve egalement des fortes abondances en anaérobies avec Prevotella et Veillonella. La corrélation forte retrouvé entre ces deux genre a été retrouvé dans l'étude de [@]. Les résultats longitudinaux nous montre la dynamique et la complexité du microbiote réspiratoire. Aucun des donnée récoloté n'a mis en évidence un groupe particulier de microbiote. L'age n'a pas été corrélé à la présence d'haemophilus, ni à l'augmentation de diversité évoqué dans plusieurs papier. Probablement car beaucoup de patient avaient le même age. Les categories Free et Never n'a pas mis en évidence des groupes de microbiote distinct. Cependant les microbiotes des patients Never semble plus diversifié. En revanche pour un même patient, on retrouve des échantillons avec un microbiote très proche. Ceci nous ammène à penser, comme l'article de [@], que le microbiote dépend avant tout de l'individu. Et peut être de son génome, son histoire et de son immunité. L'analyse multivarié s'explique principalement par les grandes fluctuations d'abondance de Streptococcus, Neisseria et Haemophilus. En les ignorant, il reste une population plus stable et de plus faible abondance composé de Gemella, Granulicatella, Oribacterium, Veillonella, Fusobacterium, Leptotrichia et Capnocytophaga. Cette architecture evoque le modèle déjà décrit par [@]. Celui ci propose de décrire le microbiote pulmonaire comme la somme des populations entre les territoires sains et inflammatoire.

6.3 Limite de l'étude

Plusieurs point sont à prendre en considération dans l'analyse des résultats. Premièrement, les ADN séquencé proviennent d'expectoration bronchique ayant traversé les voies aériennes superieur. Une contamination est toujours possible, malgré les précautions prise. L'hétérogénéité du poumon pourrait également expliqué une différence entre deux échantillons. Il a cependant été montré [@] sur des prélevement insitu que le microbiote pulmonaire est homogène. Ensuite la stratégie 16S n'est pas parfaite. Certaines espèces peuvent ne pas être détécté par l'amplicon comme la montré l'étude de [@]. De plus, cette stratégie ne fait pas la distinction entre les ADNs de bactéries vivante ou morte. Enfin, notre étude ne prend pas en considération le virome et le myocbiome. Il est fort probable que ce sont les virus la cause des exacerbation en faisant le lit des surinfections bactériennes.

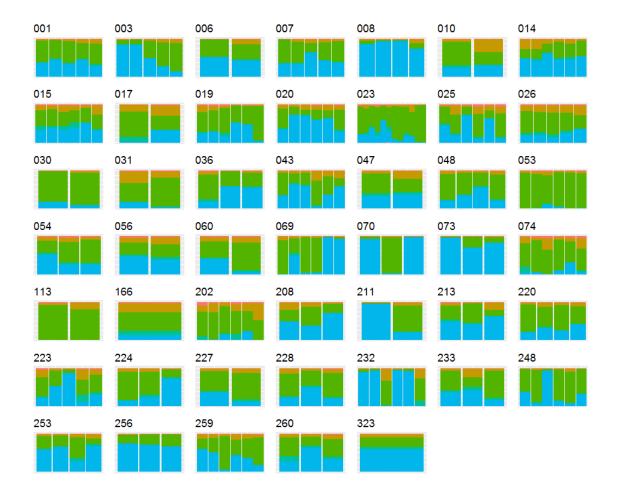
7 Conclusion

truc 25 2015/2016



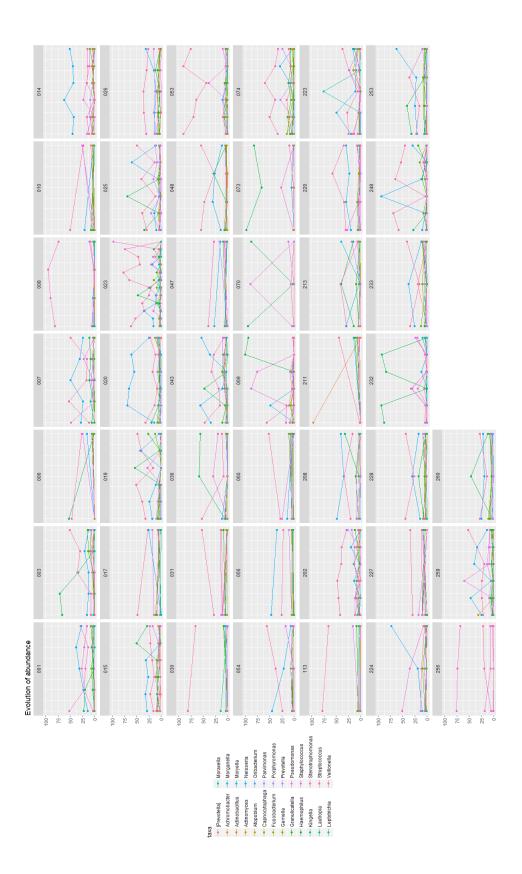
 ${\tt Figure\ 29-Evolution\ des\ abondances\ par\ genre}$

truc 26 2015/2016



 ${\tt FIGURE~30-Evolution~des~abondances~par~phylum}$

truc 27 2015/2016



 ${\tt Figure~31-Evolution~des~abondances~par~genre}$

truc 28 2015/2016



FIGURE 32 – Evolution du nombre d'espèces par patient en fonction du temps

truc 29 2015/2016



FIGURE 33 – Evolution de l'indice de Chao1 par patient en fonction du temps

truc 30 2015/2016

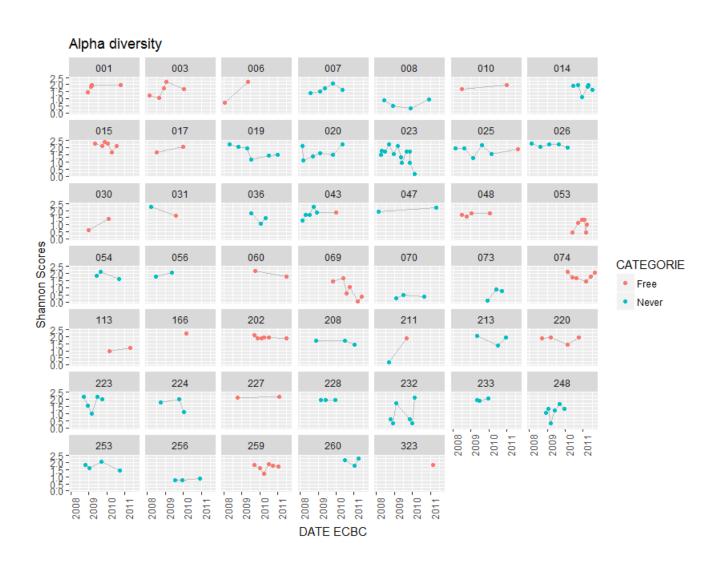


FIGURE 34 – Evolution de l'indice de Shanon par patient en fonction du temps

truc 31 2015/2016

Références

- [1] Jean-François Bach. The Effect of Infections on Susceptibility to Autoimmune and Allergic Diseases. New England Journal of Medicine, 347(12):911–920, sep 2002.
- [2] James M Beck, Vincent B Young, and Gary B Huffnagle. The Microbiome of the Lung.
- [3] Lars Bode. Human milk oligosaccharides: every baby needs a sugar mama. *Gly-cobiology*, 22(9):1147–62, sep 2012.
- [4] J Gregory Caporaso, Justin Kuczynski, Jesse Stombaugh, Kyle Bittinger, Frederic D Bushman, Elizabeth K Costello, Noah Fierer, Antonio Gonzalez Peña, Julia K Goodrich, Jeffrey I Gordon, Gavin A Huttley, Scott T Kelley, Dan Knights, Jeremy E Koenig, Ruth E Ley, Catherine A Lozupone, Daniel McDonald, Brian D Muegge, Meg Pirrung, Jens Reeder, Joel R Sevinsky, Peter J Turnbaugh, William A Walters, Jeremy Widmann, Tanya Yatsunenko, Jesse Zaneveld, and Rob Knight. QIIME allows analysis of high-throughput community sequencing data. Nature Methods, 7(5):335–336, may 2010.
- [5] Jane C Davies. Pseudomonas aeruginosa in cystic ®brosis : pathogenesis and persistence THE MOLECULAR BASIS OF CYSTIC FIBROSIS.
- [6] Robert P Dickson, John R Erb-Downward, and Gary B Huffnagle. The Role of the Bacterial Microbiome in Lung Disease.
- [7] Robert P Dickson and Gary B Huffnagle. The Lung Microbiome : New Principles for Respiratory Bacteriology in Health and Disease.
- [8] Jonathan Eisen. What does the term microbiome mean? And where did it come from? A bit of a surprise. http://www.microbe.net/2015/04/08/what-does-the-term-microbiome-mean-and-where-did-it-come-from-a-bit-of-a-surprise.
- [9] Genet.sickkids.on.ca. Cystic Fibrosis Mutation Database.
- [10] Wing Ho Man, Wouter AA de Steenhuijsen Piters, and Debby Bogaert. The microbiota of the respiratory tract: gatekeeper to respiratory health. *Nature Publishing Group*, 2017.
- [11] J. Koster and S. Rahmann. Snakemake—a scalable bioinformatics workflow engine. *Bioinformatics*, 28(19):2520–2522, oct 2012.
- [12] Muriel Le Bourgeois and Stéphanie Vrielynck. Infection bronchopulmonaire dans la mucoviscidose.

true 32 2015/2016

- [13] Florence Le Gall, Rozenn Le Berre, Sylvain Rosec, Jeanne Hardy, Stéphanie Gouriou, Sylvie Boisramé-Gastrin, Sophie Vallet, Gilles Rault, Christopher Payan, and Geneviève Héry-Arnaud. Proposal of a quantitative PCR-based protocol for an optimal Pseudomonas aeruginosa detection in patients with cystic fibrosis.
- [14] Jean Guy LeBlanc, Christian Milani, Graciela Savoy de Giori, Fernando Sesma, Douwe van Sinderen, and Marco Ventura. Bacteria as vitamin suppliers to their host: a gut microbiota perspective. *Current Opinion in Biotechnology*, 24(2):160–168, apr 2013.
- [15] Tim W.R. Lee, Keith G. Brownlee, Steven P. Conway, Miles Denton, and James M. Littlewood. Evaluation of a new definition for chronic Pseudomonas aeruginosa infection in cystic fibrosis patients. *Journal of Cystic Fibrosis*, 2(1):29–34, mar 2003.
- [16] Nuala A. O'Leary, Mathew W. Wright, J. Rodney Brister, Stacy Ciufo, Diana Haddad, Rich McVeigh, Bhanu Rajput, Barbara Robbertse, Brian Smith-White, Danso Ako-Adjei, Alexander Astashyn, Azat Badretdin, Yiming Bao, Olga Blinkova, Vyacheslav Brover, Vyacheslav Chetvernin, Jinna Choi, Eric Cox, Olga Ermolaeva, Catherine M. Farrell, Tamara Goldfarb, Tripti Gupta, Daniel Haft, Eneida Hatcher, Wratko Hlavina, Vinita S. Joardar, Vamsi K. Kodali, Wenjun Li, Donna Maglott, Patrick Masterson, Kelly M. McGarvey, Michael R. Murphy, Kathleen O'Neill, Shashikant Pujar, Sanjida H. Rangwala, Daniel Rausch, Lillian D. Riddick, Conrad Schoch, Andrei Shkeda, Susan S. Storz, Hanzhen Sun, Francoise Thibaud-Nissen, Igor Tolstoy, Raymond E. Tully, Anjana R. Vatsan, Craig Wallin, David Webb, Wendy Wu, Melissa J. Landrum, Avi Kimchi, Tatiana Tatusova, Michael DiCuccio, Paul Kitts, Terence D. Murphy, and Kim D. Pruitt. Reference sequence (RefSeq) database at NCBI: current status, taxonomic expansion, and functional annotation. Nucleic Acids Research, 44(D1): D733-D745, jan 2016.
- [17] P Plésiat. Quels critères microbiologiques pour définir une colonisation ou une infection à Pseudomonas aeruginosa?
- [18] Junjie Qin, Ruiqiang Li, Jeroen Raes, Manimozhiyan Arumugam, Kristoffer Solvsten Burgdorf, Chaysavanh Manichanh, Trine Nielsen, Nicolas Pons, Florence Levenez, Takuji Yamada, Daniel R. Mende, Junhua Li, Junming Xu, Shaochuan Li, Dongfang Li, Jianjun Cao, Bo Wang, Huiqing Liang, Huisong Zheng, Yinlong Xie, Julien Tap, Patricia Lepage, Marcelo Bertalan, Jean-Michel Batto, Torben Hansen, Denis Le Paslier, Allan Linneberg, H. Bjørn Nielsen, Eric Pelletier, Pierre Renault, Thomas Sicheritz-Ponten, Keith Turner, Hongmei Zhu, Chang Yu, Shengting Li, Min Jian, Yan Zhou, Yingrui Li, Xiuqing Zhang, Songgang Li, Nan Qin, Huanming

true 33 2015/2016

Yang, Jian Wang, Søren Brunak, Joel Doré, Francisco Guarner, Karsten Kristiansen, Oluf Pedersen, Julian Parkhill, Jean Weissenbach, Maria Antolin, François Artiguenave, Hervé Blottiere, Natalia Borruel, Thomas Bruls, Francesc Casellas, Christian Chervaux, Antonella Cultrone, Christine Delorme, Gérard Denariaz, Rozenn Dervyn, Miguel Forte, Carsten Friss, Maarten van de Guchte, Eric Guedon, Florence Haimet, Alexandre Jamet, Catherine Juste, Ghalia Kaci, Michiel Kleerebezem, Jan Knol, Michel Kristensen, Severine Layec, Karine Le Roux, Marion Leclerc, Emmanuelle Maguin, Raquel Melo Minardi, Raish Oozeer, Maria Rescigno, Nicolas Sanchez, Sebastian Tims, Toni Torrejon, Encarna Varela, Willem de Vos, Yohanan Winogradsky, Erwin Zoetendal, Peer Bork, S. Dusko Ehrlich, and Jun Wang. A human gut microbial gene catalogue established by metagenomic sequencing. *Nature*, 464(7285):59–65, mar 2010.

- [19] Paul M. Quinton. The neglected ion: HCO3|[minus]|. Nature Medicine, 7(3):292–293, mar 2001.
- [20] Registredelamuco.org. Registre Francais de la mucovicidoses 2015.
- [21] R. Ruimy and A. Andremont. Quorum-sensing chez Pseudomonas aeruginosa: Mécanisme moléculaire, impact clinique, et inhibition, 2004.
- [22] Patrick D Schloss, Sarah L Westcott, Thomas Ryabin, Justine R Hall, Martin Hartmann, Emily B Hollister, Ryan A Lesniewski, Brian B Oakley, Donovan H Parks, Courtney J Robinson, Jason W Sahl, Blaz Stres, Gerhard G Thallinger, David J Van Horn, and Carolyn F Weber. Introducing mothur: open-source, platform-independent, community-supported software for describing and comparing microbial communities. Applied and environmental microbiology, 75(23):7537–41, dec 2009.
- [23] Ron Sender, Shai Fuchs, Ron Milo, T Lee, H Ahn, and S Baek. Revised Estimates for the Number of Human and Bacteria Cells in the Body. *PLOS Biology*, 14(8):e1002533, aug 2016.
- [24] R. Vongthilath, C. Dehillotte, L. Lemonnier, B. Richaud-Thiriez, A. Guillien, B. Degano, P. Plésiat, and J.-C. Dalphin. Étude PYOnever: caractéristiques des adultes atteints de mucoviscidose indemnes de colonisation pulmonaire par Pseudomonas aeruginosa. Revue des Maladies Respiratoires, 34, 2017.
- [25] Ed Yong. Moi, microbiote, maître du monde : Les microbes, 30 billions d'amis! 2017.

true 34 2015/2016