



Laboratoire de Bioinformatique pour la Génomique et la Biodiversité

Master de bioinformatique - ingénierie de plate-forme en biologie
UNIVERSITÉ PARIS CITÉ

Rapport d'alternance

Gestion informatique des données de séquençage

26 août 2022

William Amory sous la responsabilité de Frédérick Gavory



Table des matières

| G] | Glossaire | | | | | |
|----|--------------|--|----|--|--|--|
| 1 | Introduction | | | | | |
| | 1.1 | LBGB au sein du Genoscope et du CEA | 4 | | | |
| | 1.2 | Contexte et missions du LBGB | 4 | | | |
| | 1.3 | Présentation du workflow NGS | 5 | | | |
| | 1.4 | La technologie MGI | 5 | | | |
| 2 | Obj | ectifs | 6 | | | |
| 3 | Mat | tériels et Méthodes | 7 | | | |
| | 3.1 | Le cluster de calcul et Slurm | 7 | | | |
| | 3.2 | La base de données de référence NGL et la gestion des projets | 7 | | | |
| | 3.3 | Le langage de programmation Perl | 7 | | | |
| | 3.4 | Logiciels de Base Calling (bcl2fastq - bcl-convert) | 7 | | | |
| | 3.5 | Les pipelines de génération de fichiers de séquences pour les technologies | | | | |
| | | Illumina et Nanopore | 8 | | | |
| | 3.6 | Les pipelines de contrôle qualité des fichiers de séquences pour les technologies Illumina et Nanopore | 9 | | | |
| 4 | Rés | ultats | 10 | | | |
| | 4.1 | Résultats des évaluations de bcl2fastq et bcl-convert | 10 | | | |
| | | 4.1.1 Détermination des meilleurs paramètres pour bcl2fastq | 10 | | | |
| | | 4.1.2 Comparaison entre bcl2fastq et bcl-convert | 11 | | | |
| | | 4.1.3 Migration de bcl2fastq vers bcl-convert | 12 | | | |
| | 4.2 | Le pipeline de génération de fichiers de séquences pour la technologie MGI | 13 | | | |
| 5 | Disc | cussions et perspectives | 19 | | | |
| | 5.1 | Amélioration future du pipeline NGS_RG pour la technologie MGI | 19 | | | |
| N | otes | | 20 | | | |
| Re | éférei | nces | 21 | | | |
| 6 | Anr | nexes | 21 | | | |

Glossaire

BGI: Beijing Genomics Institute, est une entreprise Chinoise de biotechnologie fondé en 1999.

CEA: Commissariat à l'Énergie Atomique et aux Énergies Alternatives

CNRGH: Centre National de Recherche en Génomique Humaine

CNS: Centre National de Séquençage (Genoscope)

CPU: Central Processing Unit (Unité Central de Traitement)

DRF: Direction de la Recherche Fondamental

ERGA European Reference Genome Atlas

IBFJ: Institut de Biologie François Jacob

Illumina: Entreprise Californienne de biotechnologie fondée en 1998, qui réalise: R&D, production et vente d'instruments de séquençage d'ADN à haut débit et très haut débit, ainsi que des logicels et services d'anlyses bio-informatique des données de séquençage.

Jira : Logiciel de gestion de projet, d'incidents et de suivi de buds développé par l'entreprise Atlassian

LBGB: Laboratoire de Bioinformatique pour la Génomique et la Biodiversité

LIMS: Laboratory Information Management System

MGI: Filiale du groupe BGI fondée en 2016 dont les missions sont : R&D, production et vente d'instruments de séquençage d'ADN, de réactifs et de produits connexes

NCBI: National Center for Biotechnologiy Information, est un institut national des Etats Unis d'Amériques pour l'information biologique moléculaire. Il dévellope notament la base de données de génomes GenBank et la base de données des publications PubMed

NGL: Next Generation LIMS

NGS: Next Generation Sequencing

Oxford Nanopore: Entreprise Anglaise de biotechnologie fondée en 2005, qui dévellope et produit des système de séquençage à molécule unique en temps réel (SMRT¹), basé sur les propriété diélectrique de ces dernières.

PacBio : Pacific Biosciences of California est une entreprise Californienne fondée en 2004, qui dévellope et produit des système de séquençage en temps réel à molécule unique (SMRT) d'adn

Path: Chemin d'accès à un fichier ou à un répertoire dans le système de fichier

PERL: Pratical Extraction and Report Language

RAM: Random Access Memory (Accès Mémoire Aléatoire)

Slurm : Simple Linux Utility for Resource Management qui est un logiciel open source d'ordonnancement des tâches informatiques

1 Introduction

1.1 LBGB au sein du Genoscope et du CEA

Le Genoscope (CNS) a été créé en 1996 pour participer au projet mondial de séquençage du génome humain (Human Genome Project) qui à débuté en 1990 et s'est terminé en 2003. Il a notament participé au séquençage du chromosome 14. Le Genoscope est impliqué dans le développement de programme de génomique en France dans le cadre du projet France génomique. Aujourd'hui les projets phares du Genoscope sont les projets Tara (Pacific, Océans, Artic ...), qui ont pour objectifs l'étude des écosystèmes marins; Le projet ERGA, dont l'objectif est de créer une base de données de références de haute qualité des génomes d'espèces européennes.

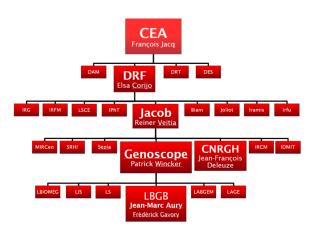


FIGURE 1 – Organigramme situant l'équipe du LBGB au sein du Genoscope et du CEA

Le Laboratoire de Bioinformatique pour la Génomique et la Biodiversité (**LBGB**) dirigé par Jean-Marc Aury, fait partie du Genoscope qui est une composante de l'institut de biologie François Jacob (**IBFJ**) de la direction de la recherche fondamentale (**DRF**) du Commissariat à l'Énergie Atomique et aux Énergies Alternatives (**CEA**), qui a été fondé le 18 octobre 1945 par Charles de Gaulle. L'intégration du genoscope au CEA a été réalisée en 2007, et en 2017 il devient une composante de l'IBFJ.

1.2 Contexte et missions du LBGB

Les missions qui sont confiées au LBGB sont de réaliser le contrôle qualité des données de séquences issues des différents séquenceurs, d'effectuer l'assemblage² des séquences et l'annotation³ des génomes, dans l'objectif de mettre à disposition des laboratoires collaborateurs les données avec un premiers niveau da valorisation. Le laboratoire est divisé en plusieurs groupes de travail. Le groupe « production » (dont je fais partie), le groupe « assemblage », le groupe « annotation » et le groupe « évaluation des technologies de séquençage ».

Les missions du groupe de « production » sont de tester des logiciels tiers, de développer et maintenir des scripts utilisant ces logiciels pour gérer efficacement la prise en charge des données en sortie de séquençeur. Cette prise en charge peut répondre à une demande de la production et des laboratoires du Genoscope et du CNRGH, mais aussi pour des laboratoires extérieur. L'objectif principale est la mise en place et le maintient de pipelines automatisant l'ensemble. Le groupe s'appuie sur un travail de vielle et d'évaluation technologique pour chacune de ses missions.

1.3 Présentation du workflow NGS

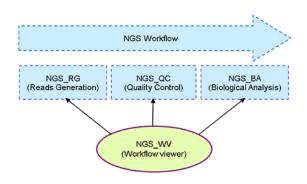


FIGURE 2 — Workflow de génération, de contrôle qualité et d'analyse biologique des fastq

Le workflow NGS est composé de trois pipelines pour les technologies Illumina et Oxford Nanopore. Le premier (ngs_rg⁴), permet la génération des reads⁵ et des fichiers de séquences correspondant aux échantillons. Le second (ngs_qc⁶), permet de réaliser leurs contrôle qualité. Le dernier (ngs_ba⁷), permet de faire les analyses biologiques inter-échantillons (readset)⁸.

Ces trois pipelines sont automatisés dans le workflow et permettent de réaliser la distribution des données de séquençage, par projet, échantillons, runs⁹ et technologies de séquençage. Ils réalisent aussi le nettoyage, l'analyse de ces fichiers et mettent à jour la base de données de référence NGL. Les trois pipelines du workflow NGS sont monitorés par NGS Worqflow Viewer (NGS_WV), qui est une application web permettant de surveiller l'avancement des pipelines pour les runs pris en charge par le NGS-workflow.

1.4 La technologie MGI

Le genoscope et le CNRGH ont récement fait l'aquisition de séquenceurs MGI (2 DNBSEQ-G400 et 1 DNBSEQ-T7).



FIGURE 3 – Sequenceurs DNBSEQ-G400 (en haut) et DNBT7 (en bas) de MGI https://en.mgi-tech.com/products/

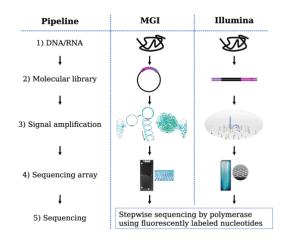


FIGURE 4 – Différences entre Illumina et MGI de technologie NGS

Il s'agit de séquenceurs à haut débit et très haut débit, dont les principales différences entre MGI et Illumina sont dans la création des librairies 10 et la méthode d'amplification d'ADN. Les librairies sont double brins circulaire pour MGI, alors que pour Illumina elle est double brins linéaire. L'amplification ADN est réalisée en solution et forme des DNB $(DNA-nanoballs^{11})$, puis déposée sur la Flowcell pour MGI, alors que pour Illumina elle est réalisée après immobilisation sur les Flowcell.

| Sequencers specifications | | | | | | |
|---------------------------|---------------------------|---------------------------|---------------------------|---------------------------|--|--|
| | DNBSEQ-G400 | DNBSEQ-T7 | HiSeq 4000 | NovaSeq 6000 | | |
| Max Number of Flow Cells | 2 | 4 | 2 | 2 | | |
| Max Lane/Flow Cell | 4 | 1 | 4 | 4 | | |
| Run Time | \sim 14-37 h | \sim 20-30 h | ~ 24-84 h | ~ 13-44 h | | |
| Data ouput/Run | 0.27-1.4 Tb | 1-6 Tb | 0.9-1.8 Tb | 1-6 Tb | | |
| Max Reads/Run | 1.8 billions | 5 billions | 10 billions | 20 billions | | |
| Max Read Length | $2 \times 200 \text{ bp}$ | $2 \times 150 \text{ bp}$ | $2 \times 150 \text{ bp}$ | $2 \times 250 \text{ bp}$ | | |

Table 1 – Spécification des séquenceurs

2 Objectifs

L'objectif principale de ma mission est la mise en place d'un workflow NGS pour les séquenceurs de MGI. Plus précissément il s'agira de créer un pipeline de génération de fichier de séquences (ngs_rg_mgi¹³) et un pour le contrôle qualité de ces fichiers (ngs_qc_mgi¹⁴). Le workflow devra créer et mettre à jour l'état des runs, des lanes¹⁵ et de readset¹⁶ dans ngl, réaliser le contrôle qualité des fichiers de séquences, au format fastq, obtenu après démultiplexage¹⁷ des runs. Il devra mettre à jour l'avancement du traitement d'un run dans NGL, en y insérant les statistiques obtenues lors du démultiplexage, les résultats des contrôles qualités, etc. Puisque l'objectif est d'obtenir un premier niveau de valorisation des fichier de séquences, permettant aux autres groupes (« assemblage », « anotation ») de prendre en charge ces fichiers avant de les mettrent à disposition des laboratoires collaborateurs.

Je dois également, rechercher et réaliser des évaluations de nouveaux outils pour les différents pipelines des différentes technologies de séquençage. En vue d'un potentiel ajout ou de remplacement d'outils. Il sera donc necessaire de maintenir les pipelines des différentes technologies de séquençage en conséquence.

3 Matériels et Méthodes

3.1 Le cluster de calcul et Slurm

Le Genoscope possède (dire le nombre de noeuds et leurs spécificité.) expliquer small, normal, Xlarge et xxlarge. Il y a 12 noeuds de calculs pour la *production* sur le nouveau cluster *inti*, ces derniers disposent de 16 cœurs et de 257 Go de RAM(mémoire vive). L'accès à l'utilisation des clusters est réalisé par le logiciel Slurm.

3.2 La base de données de référence NGL et la gestion des projets

Le Genoscope dispose de sa propre base de données de référence NGL. Celle-ci est divisée en plusieurs parties. NGL_BI¹⁸, est la partie de la base de données utilisée par les équipes de bioinformatique. NGL_SEQ¹⁹, est la partie de la base de données utilisée dès la réception des échantillons et jusqu'au séquençage de ces derniers. Il y a également les parties NGL_sub²⁰, NGL_reagent²¹ et NGL_projects²². La gestion et le suivi du développement informatique sont réalisés par le système de tickets Jira.

3.3 Le langage de programmation Perl

L'écriture du workflow des pipelines pour les séquenceurs MGI est réalisée dans le langage de programmation Perl. L'utilisation de ce langage est rendu necessaire pour des raisons historique du laboratoire, puisque de nombreuses librairies et modules qui ont été utilisé dans l'écriture des pipelines sont écrits en Perl.

C'est pour toutes ces raisons qu'il m'a été nécessaire d'apprendre à coder en Perl. j'ai donc commencé par réaliser un programme permettant de faire des analyses statistiques élémentaires sur des fichiers fastq, tel que le taux de GC, la moyenne du score de la qualité, ainsi que plusieurs autres métriques. Le programme est capable de gérer les fichiers fastq issue de séquençage single end²³ et paired end²⁴. Cela m'a permis de prendre en main les librairies Perl utilisées pour les différents pipelines déja en place. Ainsi que de m'habituer à l'environement de travail, l'utilisation du lancement de job sur les noeuds de calculs et l'utilisation des modules²⁵ pour les différents pipelines.

3.4 Logiciels de Base Calling (bcl2fastq - bcl-convert)

Ces deux logicels de Base Calling (bcl2fastq et bcl-convert), sont tout deux développé et commercialisés par Illumina. Cette évaluation entre ces deux logiciels est nécessaire pour déterminer les changements qu'il y aura à faire dans les pipelines de génération de fichiers de séquences pour les technologies Illumina. En vue du remplacement de bcl2fastq (qui sera bientôt obsolète) par bcl-convert.

Dans un premier temps, il est nécessaire de déterminer les conditions optimales de bcl2fastq (temps total ($Elapsed\ time^{26}$), temps CPU ($CPU\ time^{27}$), pourcentage d'utilisation CPU ($%CPU^{28}$) en fonction des ressources disponibles sur les noeuds du cluster (inti) réservé à la prodution, avec l'objectif de pouvoir appliquer les mêmes conditions à bcl-convert. Les conditions optimales sont déterminées en fonction des paramètres suivants de bcl2fatq (l'équivalent de bcl-convert est indiqué entre crochets) :

- r [bcl-num-decompression-threads] : nombre de $threads^{29}$ accordé pour la décompréssion et la lecture des $Bases\ Calls^{30}$
- p [bcl-num-conversion-threads] : conversion des Bases Calls en fastq
- w [bcl-num-compression-threads] : écriture et compréssion des fichiers fastq

Tous ces tests sont réalisés sur le même noeud de calcul, dans l'objectif de minimiser les biais. La comparaison est effectuée sur le temps total de génération des fastq et le démultiplexage, ainsi que le temps CPU et le pourcentage d'utilisation des CPU.

3.5 Les pipelines de génération de fichiers de séquences pour les technologies Illumina et Nanopore

Les pipelines de générations de fichiers de séquences pour les technologies Illumina et Nanopore réalisent dans un premier temps le *Base Calling* permettant la création des fichiers de séquences corespondant aux échantillons et des fichiers de statistiques de ces derniers. Ils créer les runs, les pistes, et les readset dans NGL_BI en y insérant les metriques, graphiques et fichier permettant leurs évaluations.

Concernant le pipeline de génération de fichiers de séquences pur la technologie MGI, il s'agira de dévelloper un pipeline simillaire à celui d'Illumina en prenant en compte que le Base Calling est directement réalisé par les séquençeurs. Les métriques, graphiques et fichiers de statistiques sont également différents d'Illumina. Il sera donc necessaire de trouver comment obtenir les métriques, graphiques et fichiers, ou de les calculer, générer à partir des données générer lors du Base Calling par le séquençeur permmetant de les insérer dans NGL_BI

3.6 Les pipelines de contrôle qualité des fichiers de séquences pour les technologies Illumina et Nanopore

Les pipelines de contrôle qualité des fichiers de séquences réalisent différentes étapes de contrôle qualité et de nettoyage des fichiers de séquences. Il réalise le contrôle qualité et l'estimation de duplicat des fichiers avant et après netoyage (trimming), il retire le $PhiX^{31}$ (pour les technologies Illumina), réalise l'assignation taxonomique des séquences, réalise un allignement des séquences si un génome de référence existe, réalise le calcul du pourcenatage de séquences qui ont leurs reads forward (brin sens) et reverse (brin anti-sens) qui se chevauche et réalise la distribution des fichier de séquences netoyés dans leurs répertoires de projet, d'échantillon, de type de technologie et de run.

Concernant le pipeline de contrôle qualité des fichiers de séquences pour la technologie MGI, qui est en cours de développement. Il s'agit de développer un pipeline similaire à celui d'Illumina en prenant en compte qu'avec cette technologie il n'y a pas de PhiX à enlever dans les fichiers de séquences.

4 Résultats

4.1 Résultats des évaluations de bcl2fastq et bcl-convert

4.1.1 Détermination des meilleurs paramètres pour bcl2fastq

Après avoir effectué différentes combinaisons des paramètres, il a été mis en évidence que la variation du paramètre r et w en fixant le paramètre p, n'apportait pas de différences significatives pour le temps total d'exécution, le temps cpu ou le pourcentage d'utilisation cpu, comme on peut l'observer sur la figure 5, pour p fixé à 12. Des resultats similaires ont été obtenus pour p égale à 4, 8 et 16.

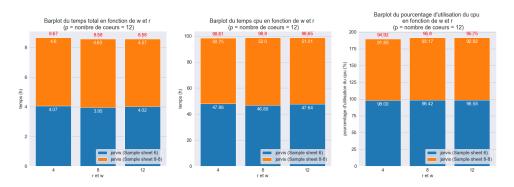


FIGURE 5 — Digrammes en bâtons du temps total d'éxécution (à gauche), temps cpu (au milieu) et du pourcentage d'utilisation des cpu (à droite) en fonction des paramètres r et w

Il y a deux sample sheet³², car le nombre de bases considérés des reads index entre les lanes est différent, obligeant à réaliser deux appels différents au logiciel pour générer les fastq et le démultiplexage. Ci dessous, la figure 6, représente les résultats obtenus en faisant varier p et en fixant les paramètres r et w à 4 (ces deux paramètres sont fixés à 4 pour pouvoir comparer les 4 résultats). On observe que plus on augmente le nombre de cours et le nombre de threads pour p, plus l'execution est rapide. On observe que le temps cpu augmente bien avec le nombre de cœurs et que le pourcentage d'utilisation des cpu est optimal (> 90%).

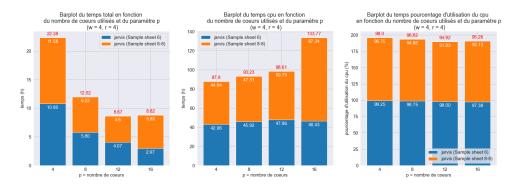


FIGURE 6 – Digrammes en bâtons du temps total d'éxécution (à gauche), temps cpu (au milieu) et du pourcentage d'utilisation des cpu (à droite) en fonction du paramètre p

Au vue des résultats obtenus nous avons décidé que les meilleurs paramètres étaient de fixer p à 12, puisque le gain apporté en augmentant à 16 est faible. Néanmoins nous le conserverons pour réaliser la comparaison avec bel-convert, tout comme p fixé à 8, car il nous permettrait de réaliser deux générations de fastq et de démultiplexage en simultané sur un seul noeud de calcul.

4.1.2 Comparaison entre bcl2fastq et bcl-convert

J'ai donc fait varier les paramètres p, r et w de manière à ce que chacun des paramètre soient égale au nombre de cœurs accordés aux deux logiciels. On observe bien, sur la figure 7, que plus on augmente le nombre de cœurs pour chacun des logiciels (et donc le nombre de threads pour p, r et w) plus la génération des fastq et le démultiplexage est rapide. De plus on remarque que bcl-convert permet de réduire le temps d'environs 1/3 par rapport à bcl2fatq.

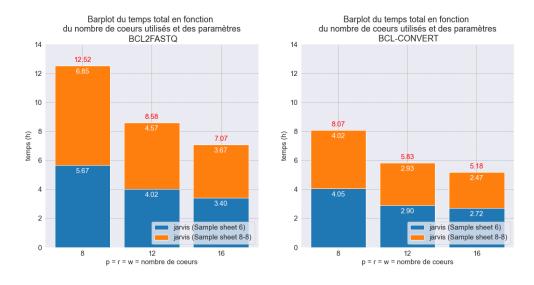


FIGURE 7 – Temps total de génération des fastq pour bcl2fastq et bcl-convert

J'ai également échangé avec le service technique d'Illumina à propos des fichiers de sortie et de l'arborescence de bcl-convert. En effet il s'avère que l'arborescence et les fichiers de sortie sont très différents entre les deux logiciels. Ces échange avaient pour objectif de savoir s'il on pouvait obtenir une arboresnce similaire à bcl2fastq, pour minimiser l'impact du changement de logiciel sur les pipelines. Le changement de bcl2fstq, qui sera bientôt obsolète, par bcl-convert va nous obliger à réaliser de gros changements dans tous les pipelines qui utilisent ces fichiers de sortie et va demander aussi au laboratoire de séquençage de s'adapter à la nouvelle sample sheet de bcl-convert.

4.1.3 Migration de bcl2fastq vers bcl-convert

Le logiciel bcl-convert étant plus rapide d'environ 1/3 par rapport à bcl2fastq et que ce derniers sera bientôt obsolète. Sachant également, que le nombre de coeurs disponible par noeuds pour la partition « production »du cluster de calcul est de 16 coeurs. Nous avons décidé t'attribuer l'intégralité des coeurs d'un noeud de « production », c'est à dire 16 coeurs. L'intégralité des changement entre les deux logiciels à été consignés dans un cahier des charges. Il contient, la commande à lancé pour réaliser le Base Calling, les modules à charger dans l'environement, le chemin relatif des fichiers de sorties, ainsi qu'un exemple d'arborescence des fichiers de sorties. Ce qui permettera au développeur qui ce chargera de cette migration de suivre ce cahier des charge et ainsi faciliter la migration. Dû à la pression actuelle autour de la technologie MGI, c'est un autre développeur qui sera en charge de réaliser cette migration.

4.2 Le pipeline de génération de fichiers de séquences pour la technologie MGI

L'objectif du pipeline NGS_RG_MGI est de générer et distribuer les fichires de séquences dans le bon répertoire de projet, d'échantillon, de type de séquençage et de run. Tout en créant et mettant à jour les runs, pistes et readsets. Notament concernant les métrics d'évaluations des ces derniers. Le pipeline est composé de plusieurs grandes étapes.

La première étape consite à créer le run et ses pistes dans la base de données NGL, en y intégrant les métriques permettant d'évaluer le run et les pistes (figure 8). Le nom du run est constitué de la date de séquençage, le nom du séquenceur et l'identifiant de la flowcell du run.

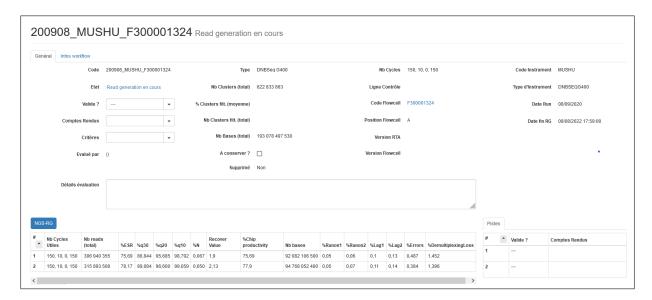


FIGURE 8 – Capture d'écran de la page du run 200908_MUSHU_F300001324 de NGL en cours de génération de fichiers de séquences (étapes d'ajout des métriques d'évaluation du run et des pistes).

On y retrouve notament, le nombres total de reads (Nb Cluster (total)), le nombre de bases total (Nb Bases (total)) générées par le run, la taille des reads et des index (Nb Cycles). Concernant les pistes on retrouve le nombre total de bases et de reads générés sur la piste, le pourcentage du bases qui ont une qualité supérieur ou égale à Q30, Q20 et Q10. On a également le pourcentage de bases inconnus (%N), ainsi que d'autres métriques qui permettent d'avaluer le run et les piste. Celles-ci sont détaillé plus précisement en anexes (page??).

La seconde étape ajoute les rapport de séquençages des pistes que le séquenceurs génére en fin de séquençage. Il s'agit de rapport html qui contiennent plusieurs tableaux de métriques et de graphiques permettant d'évaluer les pistes du run. Notament les graphiques de la distribution dela qualité moyenne en fonction des cycles (figure 9.A), de la

distribution des bases nucléiques en fonction des cycles (figure 9.B), de la distribution du pourcentage de Guanine/Cytosine en fonction des cycles (figure 9.C), de la distribution de l'intensité brut au cours des cycles (figure 9.D) et d'autre graphiques détaillé en annexes (page??).

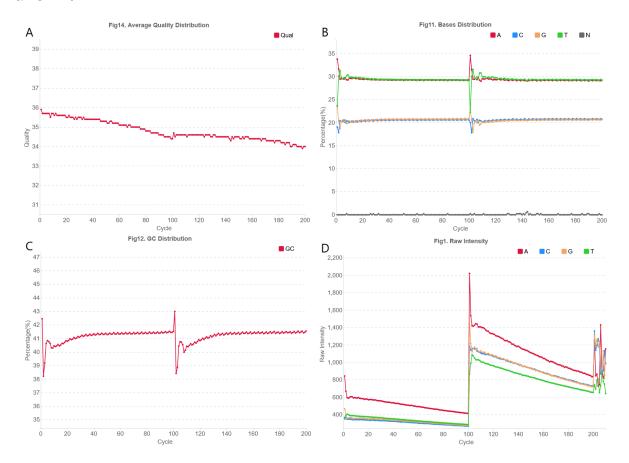


FIGURE 9 — Graphiques des distributions de la qualité moyenne (A), des bases nucléiques (B), du pourcentage de GC (C) et de l'intensité brut (D) au cours des cycles de séquençage

Les tableaux et graphiques de ces rapports de séquençage permettent de facilité l'évaluation du run et des ses pistes. Toujours dans l'optique de facilité l'évaluation du run et de ces pistes on ajoute, en troisième étape du pipeline, la liste des index représenté à plus de 0.01% de la pistes, ainsi que les index attendus. Ces index sont triés et affiché par ordre croissant dans NGL (figure 10). Les index connus sont colorés en vert et les index inconnus sont colorés en rouge, ce qui permet de vérifier que les index attendus sont bien majoritairement représentés sur les pistes de la flowcell du run.

| Description | | | | |
|--|---|------------|---------|-------|
| Barcode2 88 997 340 29,190 Barcode1 84 106 886 27,402 Barcode3 74 172 719 24,165 Barcode4 54 607 003 17,791 Barcode4 54 607 003 17,791 BATCGGACTAT 181 509 0,059 GATCGGTCCT 156 796 0,051 ATTCGGACTAT 181 509 0,051 BATCGACCTAT 188 841 0,048 ATTCGACCTAT 189 597 0,039 TCAATAGGTT 114 220 0,037 TCAATAGGTT 114 220 0,037 TCAATAGGTT 114 220 0,037 CGGAGTAAGT 85 114 0,028 ATGGACCTAT 83 324 0,027 CACGGACTATAGT 75 840 0,025 CAATTAGGTT 71 106 0,023 CAATTAGGTT 70 917 0,023 CAATTAGGTT 70 917 0,023 CAATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCAAAGT 70 917 0,023 CAATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCAAAGT 75 840 0,016 CGGCAAAGT 75 840 0,016 CGGCAAAGT 75 840 0,025 CAATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCAAAGT 70 917 0,023 CAATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCCAAAGT 75 840 0,016 CGGCCAAAGT 75 840 0,016 CGGCCAAAGT 75 840 0,016 CGGCCAAAGT 75 840 0,016 CGGCCAAAGT 75 840 0,019 CGGCCAAAGT 70 917 0,023 CAATTCCTCCT 75 842 0,019 CGGCCAAAGT 75 982 0,019 CGGCCAAAGT 75 1 0,012 CGGCCAAAGT | Lane 1 barcode | count | percent | |
| barcode3 74 172 719 24,165 barcode4 54 807 003 17,791 GATCGTCCT 206 151 0,067 ATCGGACTAT 181 509 0,059 GATCGTCCT 156 796 0,051 ATTCGATCCT 156 103 0,061 CGCAGTAAGT 148 841 0,048 ATCGACCTAT 119 597 0,039 TCAATAGGTT 114 220 0,037 CGGAGTAAGT 99 851 0,033 GGCAGTAAGT 85 114 0,028 ATGGACCTAT 75 840 0,025 CAATTAGGTT 70 917 0,023 CGCATAAGT 70 917 0,023 CGGCATAAGT 70 917 0,023 CGGCATAAGT 53 283 0,017 barcode29 48 716 0,016 barcode124 37 751 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 CGGCGTAAGT 84 52 701 26,766 barcode14 84 52 701 26,766 barcode15 75 70 | barcode2 | 89 597 340 | | |
| barcode4 54 607 003 17,791 GATTCGTCCT 206 151 0,067 ATCGGACTAT 181 509 0,059 GATCCGTCCT 156 796 0,051 ATTCGGTCCT 156 103 0,051 CGCAGTAAGT 148 841 0,048 ATCGACCTAT 119 597 0,039 TCAATAGGTT 114 220 0,037 CGGAGTAAGT 98 51 0,033 ATGGACCTAT 85 114 0,028 ATGGACCTAT 75 840 0,027 ACGGACTAAGT 71 106 0,023 CGGCATAAGT 70 917 0,023 CGGCATAAGT 70 917 0,023 GATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCAGAAGT 53 283 0,017 barcode124 37 751 0,012 CGGCTAAGT 36 893 0,012 CGCGTAAGT 84 52 701 26,766 barcode14 84 552 701 26,766 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 | barcode1 | 84 106 886 | 27,402 | |
| GATTCGTCCT 206 151 0,067 ATCGGACTAT 181 509 0,059 GATCCGTCCT 156 796 0,051 ATCGGACTAGT 188 41 0,061 CGCAGTAAGT 148 841 0,048 ATCGACCTAT 119 597 0,039 TCAATAGGTT 114 220 0,037 CGGAGTAAGT 99 851 0,033 GGCAGTAAGT 85 114 0,028 ATGGACCTAT 83 324 0,027 ACGGACCTAT 75 840 0,025 CAATTAGGTT 71 106 0,023 CAATTAGGT 70 917 0,023 GATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCAGAAGT 53 283 0,017 barcode29 48 716 0,016 barcode124 37 751 0,012 CGCGGTAAGT 36 893 0,012 CCCCCGAGAGT 84 552 701 26,766 barcode14 84 552 701 26,766 barcode15 75 704 787 23,965 barcode15 75 | barcode3 | 74 172 719 | 24,165 | |
| ATCGGACTAT 181 509 0,059 GATCCGTCCT 156 796 0,051 ATTCCGTCCT 156 103 0,051 CGCAGTAAGT 148 841 0,048 ATCGACCTAT 119 597 0,039 TCAATAGGTT 114 220 0,037 CGGAGTAAGT 99 851 0,033 GGCAGTAAGT 8514 0,028 ATGGACCTAT 83 324 0,027 ACGGACTAT 83 324 0,027 ACGGACTAT 75 840 0,025 CAATTAGGTT 71 106 0,023 CGGCATTAAGT 70 917 0,023 GATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCAGTAAGT 70 917 0,023 GATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCAGTAAGT 70 917 0,023 GATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCGAGAAGT 70 917 0,023 CGGCTAAGT 70 917 0,023 CGGCTAAGT 70 917 0,023 CGGCTAAGT 70 917 0,023 CGGCATAAGT 70 917 0,023 CGGCATAAGT 70 917 0,023 CGGCATAAGT 70 917 0,023 CGGCAGAAGT 53 83 0,017 CGGCAGAAGT 52 83 0,017 CGGCAGAAGT 52 83 0,017 CGGCGAGAGT 86 893 0,012 CGGCGTAAGT 75 75 75 75 75 75 75 75 76 767 75 23,965 Darcode14 84 552 701 26,766 Darcode15 75 70 4 787 23,965 Darcode13 72 483 387 22,946 AATCCCTGATT 160 478 0,051 | barcode4 | 54 607 003 | 17,791 | |
| GATCCGTCCT 156 796 0,051 ATCCGTCCT 156 103 0,051 CGCAGTAAGT 148 841 0,048 ATCGACCTAT 119 597 0,039 TCAATAGGTT 114 220 0,037 CGGAGTAAGT 99 851 0,033 GGCAGTAAGT 85 114 0,028 ATGGACCTAT 83 324 0,027 ACGGACCTAT 75 840 0,023 CAATTAGGTT 71 106 0,023 CGGCATAAGT 70 917 0,023 CGGCAGAAGT 53 283 0,017 Daarcode29 48 716 0,016 Daarcode124 37 751 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 Came 2 Lame 2 <td c<="" td=""><td>GATTCGTCCT</td><td>206 151</td><td>0,067</td></td> | <td>GATTCGTCCT</td> <td>206 151</td> <td>0,067</td> | GATTCGTCCT | 206 151 | 0,067 |
| ATTCCGTCCT 156 103 0,051 CGCAGTAAGT 148 841 0,048 ATCGACCTAT 119 597 0,039 TCAATAGGTT 114 220 0,037 CGGAGTAAGT 99 851 0,033 GGCAGTAAGT 85 114 0,028 ATGGACCTAT 83 324 0,027 ACGGACTAT 75 840 0,025 CAATTAGGTT 71 106 0,023 CGGCATTAAGT 70 117 0,023 GATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCAGAAGT 53 283 0,017 Datacode29 48 716 0,016 Datacode124 37 751 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 CCGCGTAAGT 36 893 0,012 CCCCCTACGT COUNT CCCCCT COUNT CCCCCT COUNT CCCCCT CCCCT CCCCT | ATCGGACTAT | 181 509 | 0,059 | |
| CCGCAGTAAGT 148 841 0,048 ATCGACCTAT 119 597 0,039 TCAATAGGTT 114 220 0,037 CCGGAGTAAGT 99 851 0,033 GGCAGTAAGT 85 114 0,028 ATGGACCTAT 83 324 0,027 ACGGACCTAT 75 840 0,025 CAATTAGGTT 71 106 0,023 CGGCATAAGT 70 917 0,023 GATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCAGAAGT 53 283 0,017 barcode29 48 716 0,016 barcode124 37 751 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 Lune 2 barcode count percent barcode14 84 552 701 26,766 barcode16 78 665 053 24,902 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 2,946 AATCCTGATT 160 478 0,051 | GATCCGTCCT | 156 796 | 0,051 | |
| TCGACCTAT 119 597 0.039 TCAATAGGTT 114 220 0.037 CGGAGTAAGT 99 851 0.028 ATGGACCTAT 85 114 0.028 ATGGACCTAT 83 324 0.027 ACGGACTAT 75 840 0.025 CAATTAGGTT 71 106 0.023 CGGCATAAGT 70 917 0.023 GATTCCTCCT 59 842 0.019 CGGCAGAAGT 53 283 0,017 barcode29 48 716 0,016 barcode124 37 751 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 CGCGCGTAAGT 36 893 0,012 CGCGCGTAAGT 48 45 52 701 26,766 barcode14 84 55 2701 26,766 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 4033 | ATTCCGTCCT | 156 103 | 0,051 | |
| TCATAGGTT CGGAGTAAGT 99 851 0,033 GGCAGTAAGT 85 114 0,028 ATGGACCTAT 83 324 0,027 ACGGACTAT ACGGACCTAT 75 840 0,023 CGGCATAAGT 70 917 0,023 GATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCAGAAGT 53 283 0,017 barcode29 48 716 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 CGGCGTAAGT CGGCGTAAGT ACGGCGTAAGT AC | CGCAGTAAGT | 148 841 | 0,048 | |
| CGGAGTAAGT 99 851 0,033 GGCAGTAAGT 85 114 0,028 ATGGACCTAT 83 324 0,027 ACGGACTAT 75 840 0,025 CAATTAGGTT 71 106 0,023 CGGCATAAGT 70 917 0,023 GATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCAGAAGT 53 283 0,017 barcode29 48 716 0,016 barcode124 37 751 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 Campa 2 0,012 0,012 Lane 2 0,012 0,012 barcode14 84 552 701 26,766 barcode16 78 665 053 24,902 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 478 0,051 | ATCGACCTAT | 119 597 | 0,039 | |
| GGCAGTAAGT 85 114 0,028 ATGGACCTAT 83 324 0,027 ACGGACCTAT 75 840 0,025 CAATTAGGTT 71 106 0,023 CGGCATAAGT 70 917 0,023 GATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCAGAAGT 53 283 0,017 barcode29 48 716 0,016 barcode124 37 751 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 CCGCGTAAGT 36 893 0,012 Cerrorede count percent barcode14 84 552 701 26,766 barcode16 78 665 053 24,902 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 478 0,051 | TCAATAGGTT | 114 220 | 0,037 | |
| ATGGACCTAT 83324 0,027 ACGGACCTAT 75840 0,025 CAATTAGGTT 71106 0,023 CGGCATAAGT 70917 0,023 GATTCCTCCT 59842 0,019 CGGCAGAAGT 53283 0,017 barcode29 48716 0,016 barcode124 37751 0,012 CGGCGTAAGT 36893 0,012 CGGCGTAAGT 36893 0,012 CLane 2 Lane 3 Lane 3 Lane 3 Lane 3 Lane 4 Lane 4 Lane 4 Lane 5 Lane 6 Lane 6 Lane 6 Lane 6 Lane 7 Lane 7 Lane 7 Lane 8 Lane 8 Lane 8 Lane 9 Lane 9 Lane 1 Lane 2 Lane 1 Lane 2 Lane 1 Lane 1 Lane 2 Lane 1 Lane 2 Lane 1 L | CGGAGTAAGT | 99 851 | 0,033 | |
| ACGGACCTAT 75 840 0,025 CAATTAGGTT 71 106 0,023 CGGCATAAGT 70 917 0,023 GATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCAGAAGT 53 283 0,017 barcode29 48 716 0,012 CGGCGTAAGT 37 751 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 CLane 2 barcode count percent barcode14 84 552 701 26,766 barcode14 84 552 701 26,766 barcode16 78 665 053 24,902 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 40 78 | GGCAGTAAGT | 85 114 | 0,028 | |
| CAATTAGGTT 71 106 0,023 CGGCATAAGT 70 917 0,023 GATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCAGAAGT 53 283 0,017 barcode29 48 716 0,016 barcode124 37 751 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 Carrier Security barcode count percent barcode14 84 552 701 26,766 barcode16 78 665 053 24,902 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 478 0,051 | ATGGACCTAT | 83 324 | 0,027 | |
| CGGCATAAGT 70 917 0,023 GATTCCTCCT 59 842 0,019 CGGCAGAAGT 53 283 0,017 barcode29 48 716 0,016 barcode124 37 751 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 Lane 2 barcode count percent barcode14 84 552 701 26,766 barcode16 78 665 053 24,902 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 478 0,051 | ACGGACCTAT | 75 840 | 0,025 | |
| GATTCCTCT 59 842 0,019 CGGCAGAAGT 53 283 0,017 barcode29 48 716 0,016 barcode124 37 751 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 Lane 2 Lane 2 barcode count percent barcode14 84 552 701 26,766 barcode16 78 665 053 24,902 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 4878 0,051 | CAATTAGGTT | 71 106 | 0,023 | |
| CGGCAGAAGT 53 283 0,017 barcode29 48 716 0,016 barcode124 37 751 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 Lane 2 barcode count percent barcode14 84 552 701 26,766 barcode16 78 665 053 24,902 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 478 0,051 | CGGCATAAGT | 70 917 | 0,023 | |
| barcode29 48 716 0,016 barcode124 37 751 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 Lane 2 barcode count percent barcode14 84 552 701 26,766 barcode16 78 665 053 24,902 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 478 0,051 | GATTCCTCCT | 59 842 | 0,019 | |
| barcode124 37 751 0,012 CGGCGTAAGT 36 893 0,012 Count percent barcode count percent barcode14 84 552 701 26,766 barcode16 78 665 053 24,902 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 478 0,051 | CGGCAGAAGT | 53 283 | 0,017 | |
| CGGCGTAAGT 36 893 0,012 Lane 2 barcode count percent barcode14 84 552 701 26,766 barcode16 78 665 053 24,902 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 478 0,051 | barcode29 | 48 716 | 0,016 | |
| Lane 2 barcode count percent barcode14 84 552 701 26,766 barcode16 78 665 053 24,902 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 478 0,051 | barcode124 | 37 751 | 0,012 | |
| Lane 2 Count percent barcode 14 84 552 701 26,766 barcode16 78 665 053 24,902 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 478 0,051 | CGGCGTAAGT | 36 893 | 0,012 | |
| Lane 2 Count percent barcode 84 552 701 26,766 barcode16 78 665 053 24,902 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 478 0,051 | , | | | |
| barcode14 84 552 701 26,766 barcode16 78 665 053 24,902 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 478 0,051 | | | | |
| barcode16 78 665 053 24,902 barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 478 0,051 | barcode | count | percent | |
| barcode15 75 704 787 23,965 barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 478 0,051 | barcode14 | 84 552 701 | 26,766 | |
| barcode13 72 483 387 22,946 AATCCTGATT 160 478 0,051 | barcode16 | 78 665 053 | 24,902 | |
| AATCCTGATT 160 478 0,051 | barcode15 | 75 704 787 | 23,965 | |
| | barcode13 | 72 483 387 | 22,946 | |
| 400.075 | AATCCTGATT | 160 478 | 0,051 | |
| parcodeo/ 139 8/5 0,044 | barcode67 | 139 875 | 0,044 | |
| | | | | |

 $FIGURE~10-Capture~d'écran~de~la~page~du~run~200908_MUSHU_F300001324~de~NGL~en~cours~de~génération~de~fichiers~de~séquences~(onglet~«~Démultiplexage~MGI~»)$

Ensuite la quatrième étapes à pour objectif d'obtenir un seul fichiers FASTQ par readset. En effet la technologie MGI requiert une homogénéité de dépôt entre les différents index (aussi appelé« barcode ») d'une piste. Ce qui implique qu'il est possible d'avoir plusieurs index associés à un même index, donc qu'un échantillon peut être divisé en plusieurs fractions. Le démultiplexage est directement réalisé par le séquenceur, il réalise le démultiplaxage à partir des index connus (listes d'index fournis par MGI), on obtient donc un fichier FASTQ par index. Il est impossible de préciser au séquenceur quels index sont associés à un même readset pour le démultiplexage. Cette etapes est donc essentiel pour obtenir un seul fichier FASTQ par readset. Si le readset est associé à un seul readset alors on réalise une décompréssion du fichier FASTQ, si le readset est associé à plusieurs index alors on réalise une décompréssion et une concaténation des fichiers FASTQ, tout

en le renommant dans un répertoire temporaire (cf. figure 11).

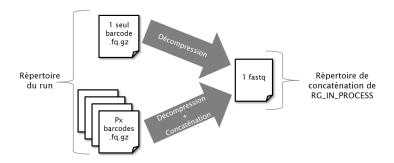


FIGURE 11 – Schéma de l'étape de « concaténation » des fichiers FASTQ d'un readset

La cinquiéme étape a pour objectif de permettre l'évaluation des readsets, en les créant et en insérant les métriques d'évaluation de ces derniers dans NGL (figure 12). On y retrouve notamament le nombre de bases nucléiques et de reads du readset, ainsi que le pourcentage d'échantillon déposé sur la piste et le pourcentage de séquences valides par rapport au nombre total de séquences de la piste. On y insère également certains métriques du run dont le readset fait partie, comme le nombre de cycles des reads et des index, la date de run, ect.

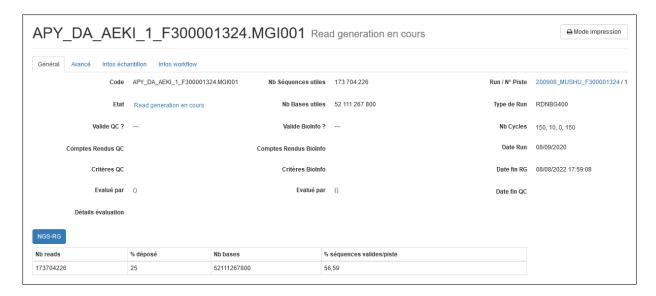


FIGURE 12 – Capture d'écran de la page du readset APY_DA_AEKI_1_F300001324.MGI001 de NGL en cours de génération de reads (étapes de création du readset et d'insertion de ces métriques d'évaluation)

Le nom du readset est condstitué de l'identifiant de projet, de l'identifiant du type de banque utilisé (ADN, ARN ...), de l'identifiant d'échantillon, de l'indice de la lane, de l'identifiant de la flowcell et de l'identifiant du premier barcode. On ajoute également la réapartion des index au sein d'un readset (figure 13), ce qui permet de vérifier la composition en index du readset et de vérifier l'homogénéité de ces index au sein du readset. Ce nom de readset est unique, ce qui permet à partir déterminé rapidement

et simplement à quel projet, échantillon, ect appartiennent les fichiers séquences de ce readset.



FIGURE 13 – Capture d'écran de la page du readset APY_DA_AEKI_1_F300001324.MGI001 de NGL en cours de génération de reads (onglet « Répartition des index »)

Au niveaux du run un tableau référençant les readsets et leurs métriques d'évaluation est également ajoutés (figure 14).

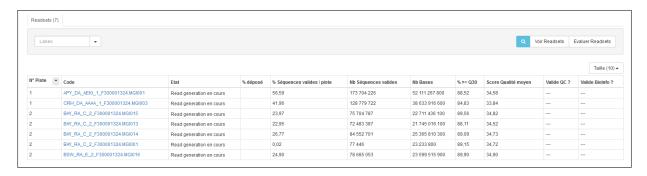


FIGURE 14 — Capture d'écran de la page du run 200908_MUSHU_F300001324 de NGL en cours de génération de fichiers de séquences (Tableau des readset du run)

La sixième étape consiste à renomer les fichers de séquences des readsets et d'insérer les méta-données de ces derniers dans NGL (figure 16). Le renommage des fichiers est nécessaire pour que chaque fichier de séquence ait un nom unique et « parlant ».

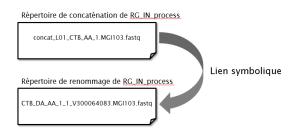


FIGURE 15 — Schéma de l'étape de renommage des fichiers FASTQ d'un readset

Le nom doit permettre d'indentifier rapidement et simplement de quel projet, échantillon, flowcell, ect. appartient le fichier. Le renomage des fichiers est effectuer en créant un lien symbolique des fichiers obtenus à l'étape de « concaténation » dans un répertoire temporaire (cf figure 15).

Les méta-données, des fichiers de séquences du readset, qui sont insérer dans NGL permtte aux utilisateur de trouvé rapidement l'emplacement de ces derniers sur l' système de fichier, le type de fichier disponible (brut, nettoyer) et s'ils sont utilisables. On y retrouve donc le chemin vers le repertoire de ces fichiers, leurs noms, leurs types, s'ils sont utilisable, s'il s'agit du read *forward* ou *reverse*, et le type d'encodage de la quality (Pour les séquenceurs MGI l'encodage est en ASCII 33).



FIGURE 16 — Capture d'écran de la page du readset APY_DA_AEKI_1_F300001324.MGI001 de NGL en cours de génération de fichiers de séquences (Onglet « Avancé »)

La septième étape est de distribuer des fichiers de séquences « attendus », les fichiers de statistiques du run et les fichiers de séquences « non attandus » dans leurs répertoires dédiés. Les fichiers attendus sont copié vers leurs répertoires final si le séquençage à été effectué au genoscope. Si ce dernier à été effectué au CNRGH, alors les fichiers sont copié et compressés. Il y a cette différence entre les 2 centres, car le pipline de contrôle qualité prend en charge de fichiers compressés pour le CNRGH, contrairement à celui utilisé pour le Genoscope.

Les fichiers de statistiques du run sont archivé par pistes et par type (.html, .fq.stat) avant d'être copié vers leurs répertoires final. Ces fichiers sont conservé dans le cas où une métrique désiré ne fait pas parties de celles insérés dans NGL ou pour tout autres problème qui nécéssiterait de récupérer les fichiers de statistiques du run.

Concernant les fichiers « non attendus », il s'agit des fichiers de séquence des index ne faisant pas partie d'un readset. Puisque lors du demultiplexage par les séquenceurs, on obtient un fichier FASTQ par index. Ces fichier sont renomer et archivé, avant d'être distribuer vers leur répertoire dédié. Ces fichers de séquences sont conservé dans l'éventualité d'une mauvaise déclaration d'index par les équeies de séquençage, pour pouvoir récupérer les fichier fastq appartenant à cet index ou s'il l'on souhaite étudié les séquences des fichiers « non-attendus ».

L'étape finale du pipeline de génération de fichiers de séquences pour la technologie MGI, est de mettre à jour le run et les readset dans l'état de « fin de génération de reads ».

Cela entraine une mise à jour automatique du run à l'état « d'évaluation en attente », ce qui permet d'indiquer au utilisateurs que le run peu être évaluer. Les readset sont aussi automatiquement mis à jour vers l'état « d'attente de contrôle qualité », permettant d'indiquer au pipeline de contrôle qualité qu'il peut effectuer le contrôle qualité des readset de ce run.

5 Discussions et perspectives

5.1 Amélioration future du pipeline NGS_RG pour la technologie MGI

Le pipeline de génération de fichiers de séquences pour la technologie MGI est similaire aux pipeline déjà la technologie Illumina. Néainmoins il n'est pas possible de comparer ces deux derniers au niveau de leurs performances du fait de leurs différences. En effet le pipeline de génération des fichiers de séquences pour la technologie Illumina, contient les étapes de Base Calling et de démultiplexage (Conversion des fichiers Base Calls en fichiers FASTQ par èchantillon) qui est réaliser par le pipeline NGS_RG_ILLUMINA. À contrario, pour la technologie MGI, cette étapes est directement réalisé par le séquenceur. De plus il n'est pas possible de comparer le pipeline de génération de fichiers de séquences avec des pipelines d'autres laboratoire ou outils de génération de fichiers de séquences dû fait de la spécificité du pipeline pour le Genoscope et le CNRGH. En effet L'objectif de celui-ci est de mettre à jour la base de données de référence interne au Genoscope et au CNRGH (NGL), à l'architecture de stockage des fichier de séquences et au nom finaux données à ces fichiers pour qu'ils soient uniques.

La future amélioration du pipeline NGS_RG_MGI, consistera à la mise en place d'une étape suplémantaire pour les runs qui comporterons de $mids^{33}$. Cette étape suplémantaire sera donc le démidage, il s'agit d'un second démultiplaxage en fonction des mids pour la création des readsets et fichiers de séquences.

Notes

- ¹Single-molecule real-time
- ²Reconstruction d'un génome à partir de fragments de ce dernier
- 3 Documenter le plus exhaustivement possible les informations de l'assemblage perm
mettant de prédire la fonction d'une molécule
 - ⁴Next Generation Sequencing reads generation
 - ⁵Lecture d'une séquence par un séquenceur d'un fragments d'ADN
 - ⁶Next Generation Sequencing quality control
 - ⁷Next Generation Sequencing biological analysis
 - ⁸Un lot de séquences est une instance de séquences (ou reads) d'un échantillon
 - $^9{\rm S\'{e}}$ quençage d'un ou plusieurs échantillons sur un s\'{e}quenceur
- ¹⁰Collection de fragment d'ADN issue du génome complet d'un organisme ou plusieurs organismes (méta-génomique) et clonés dans un vecteur (le plus souvanet dans des plasmides)
 - ¹¹Nanobilles d'ADN générées par la réplication de l'ADN circulaire
 - 12 Lame d'absorbtion des fragments d'ADN et cuve réacteur du séquençage
 - ¹³Next Generation Sequencing reads generation mgi
 - ¹⁴Next Generation Sequencing quality control mgi
 - $^{15} \mathrm{pistes}$ présentes sur la flowcell
 - ¹⁶Lot de séquences
 - 17 Séparation des différents reads d'une lane en fonction de l'index d'échantillon
 - ¹⁸NGL Bioinformatic
 - ¹⁹NGL Sequencing
- $^{20}\mathrm{NGL}$ submission (base de données des soumissions de projet (example la soumission d'un projet au NCBI))
 - ²¹NGL reagent (base de données des réactifs)
 - $^{22}\mathrm{NGL}$ projects (base de données des projets en cours et passé)
 - ²³Lecture dans un seul sens des reads par le séquenceur
 - $^{24} {\rm Lecture}$ dans les deux sens des reads par le séquenceur
- ²⁵Un module contient un ou plusieurs logiciels tiers ou dévellopé par les équipes du genoscope. Il est néccessaire de les charger dans notre environement de travail pour pouvoir utiliser ces logiciels.
 - $^{26}\mathrm{Temps}$ écoulé entre le début du programme et le fin de celui-ci
 - $^{\rm 27}{\rm Temps}$ d'utilisation des c
pu par le programme
- $^{28}((\mathit{CPU\ time}\ +\ \mathrm{temps}\ \mathrm{utilis\'e}\ \mathrm{par}\ \mathrm{les}\ \mathrm{appels}\ \mathrm{syst\`eme}\)\ /\ \mathit{Elapsed\ time}\)\ /\ \mathrm{nombres}\ \mathrm{de}\ \mathrm{CPU}\ \mathrm{utilis\acute{e}}\ \mathrm{par}\ \mathrm{le}\ \mathrm{programme}$
 - ²⁹Processus : instructions du langage machine d'un processeur.
 - $^{30} {\rm Fichier}$ d'attribution des bases nucléiques en fonction des pics du chromatogramme lors du séquençage
- 31 Parties du génome du phage Lambda qui sont ajoutés sur les pistes des flowcell avant le séquençage, permettant de contrôler le bon déroulé du séquençage.
 - ³²Fichier contenant les informations et instructions pour la génération des fastq et le démultiplexage
- ³³ séquence d'une dizaine de nucléotide ajouté en aval du *primer* du read *forward* permettant de réaliser un second démultiplexage

6 Annexes