

Méthodes de mapping de reads avec indexation des reads





Pierre Morisse Master IGIS spécialité ITA, 2° année 2015 - 2016



Introduction

Depuis le milieu des années 2000 et le développement des séquenceurs à très haut débit (Next Generation Sequencing), la biologie doit faire face au traitement d'énormes quantités de données, formées par des millions de courtes séquences appelées reads. Ces reads sont utilisés pour le traitement de problèmes de mapping ou d'assemblage, et doivent souvent subir une procédure de correction avant utilisation, afin de diminuer le taux d'erreurs de séquençage qu'ils présentent. Philippe et al. ont souligné, dans [1], l'importance de l'indexation des reads afin de résoudre ces problèmes, et ont développé un index supportant les 7 requêtes suivantes, pour une séquence f de longueur f donnée:

- Dans quels reads f apparaît?
- Dans combien de *reads f* apparaît?
- Quelles sont les occurrences de f?
- Quel est le nombre d'occurrences de f?

 Dans quels $reads\ f$ n'apparaît qu'une fois ?
- Dans queis reads j'il apparait qu'une fois?
- Dans combien de *reads* f n'apparaît qu'une fois?

 Ouelles sont les occurrences de f dans les reads où f n
- Quelles sont les occurrences de f dans les reads où f n'apparaît qu'une fois ?

Nous présentons ici l'état de l'art concernant les technologies de séquençage et les problèmes susmentionnés, ainsi que le problème sur lequel nous nous sommes principalement penchés.

État de l'art

Les tableaux présentés ci-dessous résument brièvement l'état de l'art concernant les technologies de séquençage et les outils existants, utilisant une structure d'index sur les *reads*, permettant de résoudre des problèmes de correction, de *mapping*, ou de traitement des 7 requêtes précédentes.

Technologie	Technique de séquençage	Plateforme	Nombre de reads	Longueur	Précision (en %)	Temps	Débit (en Gb)	Coût (en \$)	Erreurs
Illumina	Synthèse, basé sur ADN polymérases	HiSeq 2500/1500	3 milliards	36 - 100	99	2 - 11 jours	600	740 000	Substitutions
		MiSeq	17 millions	25 - 250	>99	4 - 27 heures	8,5	125 000	
Roche	Pyroséquençage	454 GS FLX+	1 million	700	99,997	23 heures	0,7	450 000	Indels.
		454 GS Junior	1 million	400	>99	10 heures	0,4	108 000	
ABI Life Technologies	Ligature	5500xl SOLiD	2,8 millions	75	99,99	7 jours	180	595 000	Indels.
	Détection de protons	Ion Proton Chip I/II	60 - 80 millions	jusqu'à 200	>99	2 heures	10 - 100	243 000	inders.
Pacific Biosciences	Simple molécule en temps réel	PacBio RS	50 000	3 000 en moyenne	85	2 heures	13	750 000	Indels.
Oxford Nanopore	Exonucléase par Nanopore	GridION	4 - 10 millions	dizaines de milliers	96	variable	quelques dizaines	variable	Indels.
		MinION	70 000	dizaines de milliers	70	48 heures	0,132	1 000	

TABLE 1 : Récapitulatif des différentes technologies de séquençage. Attention, Gb signifie ici Gigabases, et non Gigabits.

Structure de données	Erreurs corrigées	Nombre de reads (longueur)	Espace mémoire (en Mo)	Temps (en min)	reads corrigés (en %)	
Arbre des suffixes	subs.	1 090 946 (70)	1 500	183	88,56	
Arbre des suffixes	subs. + indels	977 971 (178)	15 000	28	98,39	
Table des suffixes	subs.	1 090 946 (70)	757	28	94,43	
Table des suffixes		4 639 675 (70)	3 210	125		
Table des suffixes partialle	subs. + indels	977 971 (178)	2 000	15	66,76	
Table des suffixes partielle		2 464 690 (142)	3 000	32		
Table de hachage	subs. + indels	977 971 (178)	8 000	5	92,88	
Table de bachera	gu h g	2 119 404 (75)	1 437	23	76,65	
Table de hachage	subs.	101 548 652 (457 595)	41 700	104	42,95	
Filtres de Bloom	subs. + indels	1 096 140 (101)	11	6	84,38	
Graphe de De Bruijn	subs. + indels	33 360 reads longs (2 938) et 2 313 613 reads courts (100)	960	10	85,78	

TABLE 2 : Récapitulatif des différentes méthodes de correction des *reads*. La valeur indiquée pour le nombre de *reads* corrigés est une moyenne obtenue à partir de différents ensembles de données.

Structure de données E	Erreurs prises en compte	Nombre de <i>reads</i> (longueur)	Espace mémoire (en Mo)	Temps (en min)	reads mappés (en %)
Table de hachage	subs. + indels	1 000 000 (44)	1 200	331	92,53
Table de hachage	subs.	1 000 000 (100)	20 000	169	90,70

TABLE 3 : Récapitulatif des différentes méthodes de *mapping* de *reads*. La valeur indiquée pour le nombre de *reads mappés* est une moyenne obtenue à partir de différents ensembles de données.

Peu de méthodes sont présentés ici, mais de nombreuses alternatives, n'utilisant pas de structure d'index sur les *reads*, existent et produisent de très bons résultats, aussi bien en espace et en temps, qu'en qualité de *mapping*.

Structure de données	Nombre de reads (longueur)	Espace mémoire (en Go)	Temps R1 (en ms)	Temps R2 (en ms)	Temps R3 (en ms)	Temps R4 (en ms)
Table des suffixes modifiée						
+						
Table des suffixes modifiée inverse	42 400 000 (75)	20	16	25	25	0,1
+						
Table associant k -mer - nombre d'occurrences						
Table de suffixes échantillonnée						
+	42 400 000 (75)	3 - 7	1203	28	1278	28
3 vecteurs de bits						
Table des suffixes échantillonnée						
+	42 400 000 (75)	1 - 4	70	58	70	58
Table auxiliaire d'information sur les $reads$ et k -mers						

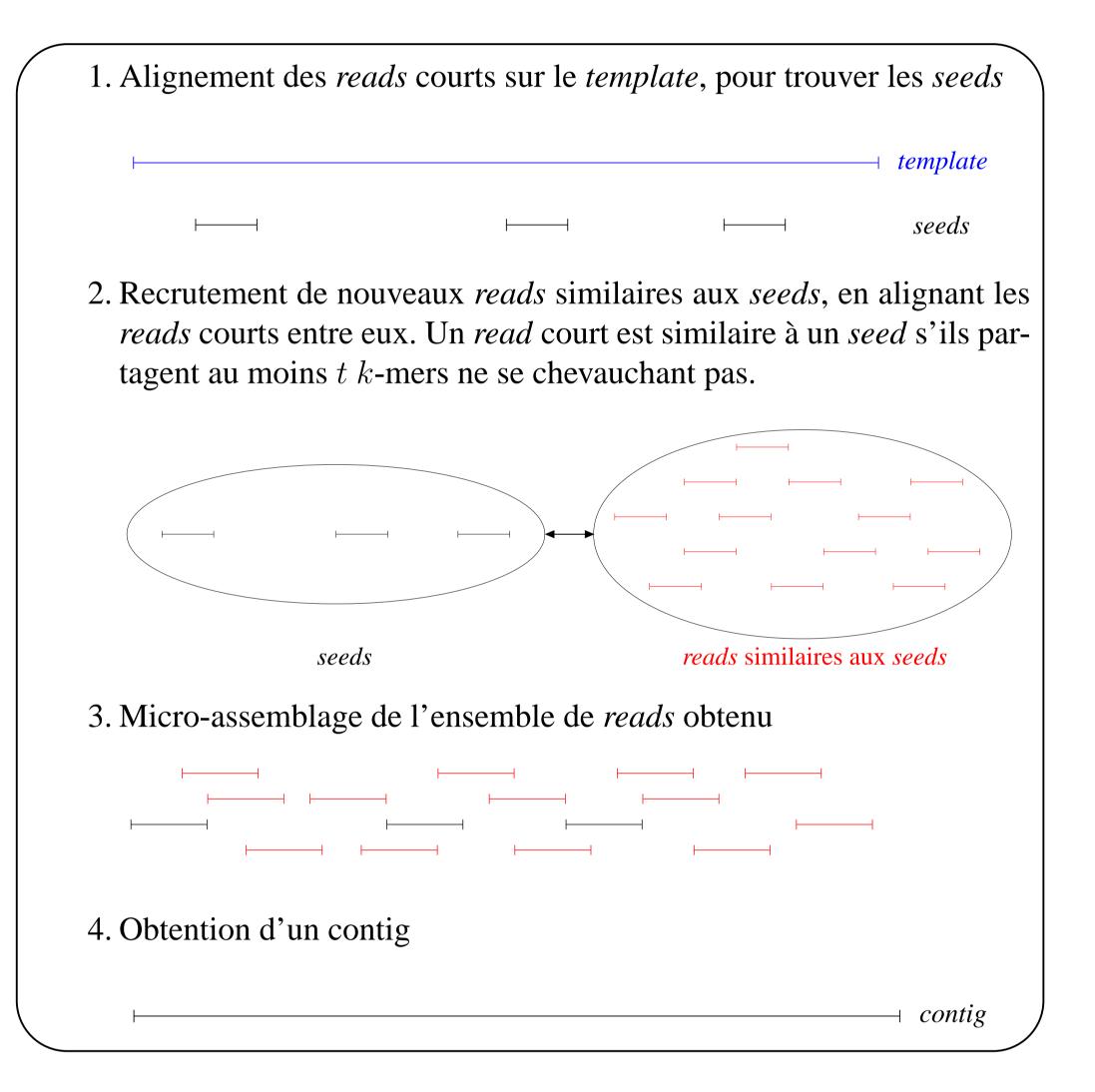
TABLE 4 : Récapitulatif des différentes méthodes permettant de traiter les 7 requêtes. Les requêtes 5-7 sont exclues du comparatif, car non implémentées dans toutes les méthodes de traitement.

Correction de reads longs : Les reads NaS

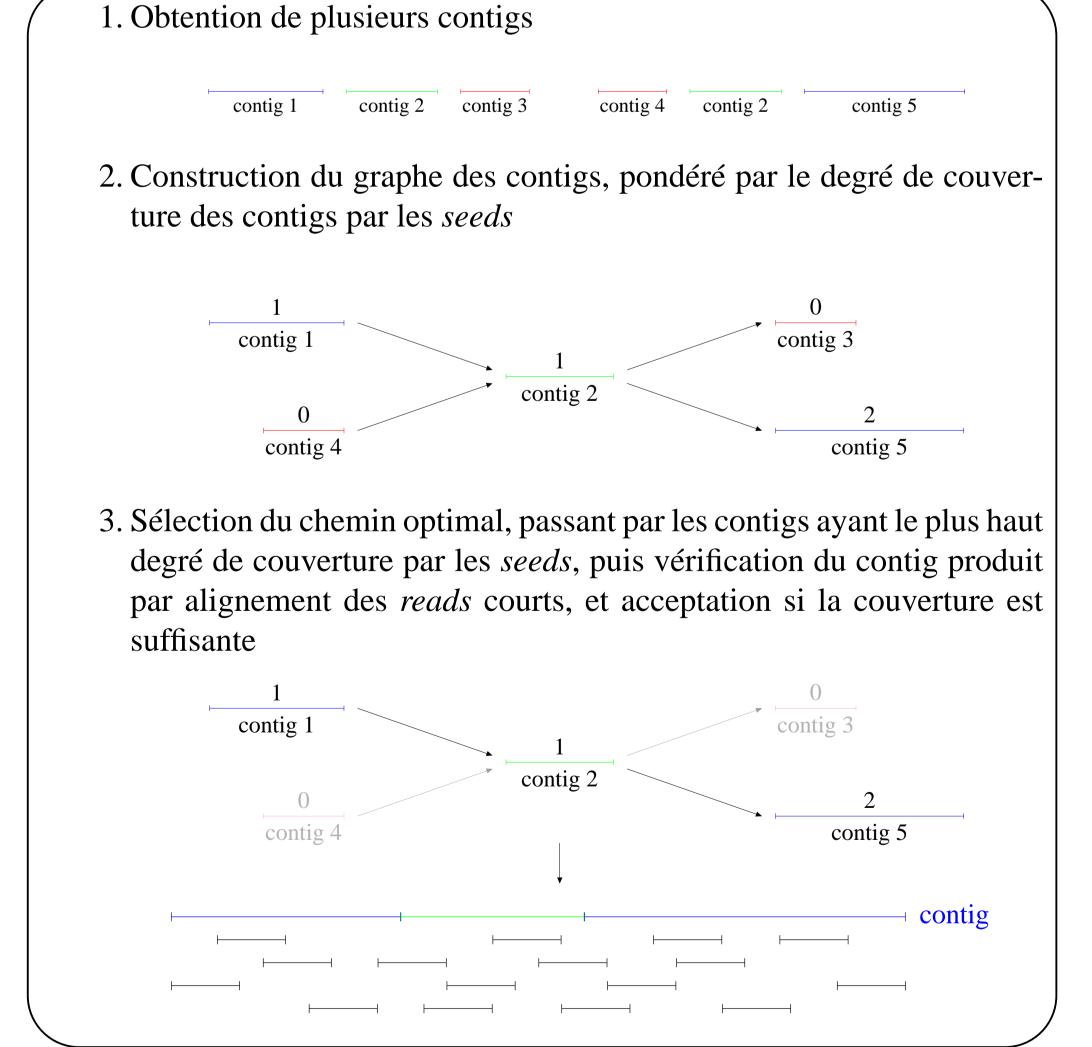
Les nouvelles technologies de séquençage permettent de séquencer des *reads* de plus en plus longs, très utiles pour résoudre des problèmes d'assemblage. Ils disposent cependant d'un important taux d'erreur, avoisinant notamment les 30% pour les *reads* séquencés par la plateforme MinION. Comme le montre la Table 2, les méthodes de correction classiques ne sont pas adaptées à de tels *reads*, et sont donc très peu efficaces. Une solution alternative pour résoudre ce problème est la génération de *reads* dits synthétiques. Ces derniers sont générés via une approche hybride, utilisant des *reads* longs comme *templates* et des *reads* courts disposant d'un plus faible taux d'erreur. Les *reads* ainsi synthétisés, appelés *reads* NaS (Nanopore *Synthetic-long*), peuvent atteindre une longueur de 60 000, et s'aligner intégralement et sans erreurs. Nous présentons ici une première méthode permettant de synthétiser de tels *reads*, et la méthode que nous avons développé.

Première méthode

La première méthode de synthèse des NaS [2] aligne les *reads* courts entre eux, et sur les *reads* longs *templates*. Elle repose sur les étapes suivantes :



En général, un seul contig est produit, mais il est possible que de mauvais *reads* soient recrutés, et que des contigs erronés, ne devant pas être associés au *template*, soient produits. Pour résoudre ce problème et ne produire qu'un seul contig, et donc un NaS, en sortie, il suffit d'employer la démarche suivante :



Sur un ensemble de 66 492 *reads* longs MinION, et à l'aide de *reads* courts Illumina, cette méthode a permis de produire 11 275 *reads* NaS, d'une longueur maximale de 59 863. Seulement 17% des *reads* longs ont donc produit un NaS, ce qui est dû au fort taux d'erreurs des *reads* MinION. De plus, 97% des *reads* ainsi synthétisés ont été alignés sur le génome de référence sans aucune erreur, démontrant l'efficacité de cette méthode.

Le temps de traitement d'un *read* long, et donc la synthèse d'un *read* NaS, est de moins d'une minute en moyenne, soit un temps total d'environ 7 jours pour la synthèse des 11 275 *reads* NaS obtenus. La majorité de ce temps est utilisée par la méthode peu efficace de recrutement de *reads* similaires, nécessitant l'alignement des *reads* courts entre eux.

Notre méthode

Notre méthode repose sur le même principe que la méthode précédente, mais ne déduit des informations qu'à partir de l'alignement des reads courts sur les reads longs. Les reads courts sont donc alignés sur les reads longs templates, en se fixant un seuil lmin, pour récupérer les reads:

- Totalement alignés, et servant de seeds
- Avec un préfixe de longueur $\geq lmin$ aligné
- Avec un suffixe de longueur $\geq lmin$ aligné

Une fois ces trois ensembles calculés, notre méthode se décompose en deux étapes :

- 1. Recrutement de *reads* partiellement alignés, similaires aux *seeds*, afin d'étendre ces derniers. Un *read* est considéré comme similaire à un *seed* si son préfixe (respectivement son suffixe) correctement aligné chevauche ce *seed* sur une longueur supérieure ou égale au seuil *lmin*.
- 2. Recrutement de *reads* partiellement alignés afin d'étendre à nouveau les contigs obtenus à l'étape précédente. Un *read* partiellement aligné est ici recruté si son préfixe (respectivement son suffixe) chevauche le contig sur une longueur inférieure ou égale à un seuil fixé lmax.

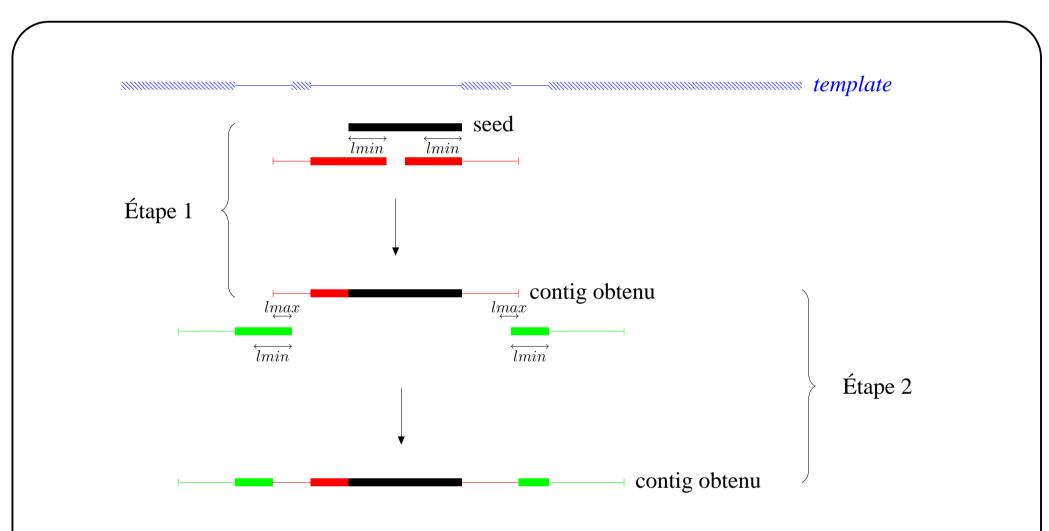


FIGURE 1 : Illustration des deux étapes de notre méthode. Les parties en gras des *reads* courts correspondent aux parties correctement alignées sur le *template*. Les parties hachurées du *template* correspondent aux zones fortement bruitées de celui-ci.

Nombre de <i>reads</i>	Longueur moyenne	Contigs / read	Longueur moyenne	Précision moyenne	Temps
492	1 873	2,68	665	88,65	1 min 26 s
1 713	1 549	2,89	742	87,94	15 min 35 s
1 616	8 910	3,03	2 139	87,91	1 h 57 min
2 871	11 583	2,41	4 349	88,83	11 h

TABLE 5 : Résultats produits par notre méthode sur différents ensembles de données, avec lmin=100 et lmax=10. La troisième colonne représente le nombre moyen de contigs obtenus par read long.

Notre méthode permet donc de produire rapidement (moins de 10 seconde en moyenne pour le traitement d'un *read* long) des contigs relativement longs et plus précis que leurs *templates* d'origine, et semble constituer un prétraitement efficace pour la production de *reads* NaS. Il serait nécessaire d'étudier les contigs produits, afin de voir s'ils se chevauchent et peuvent ainsi être fusionnés, afin de produire, pour chaque *read* long, un unique contig de longueur plus importante, et donc un éventuel *read* NaS.

Références

- [1] N. Philippe, M. Salson, T. Lecroq, M. Leonard, T. Commes, and E. Rivals. Querying large read collections in main memory: a versatile data structure. *BMC bioinformatics*, 12(1):242, 2011.
- [2] M.-A. Madoui, S. Engelen, C. Cruaud, C. Belser, L. Bertrand, A. Alberti, A. Lemainque, P. Wincker, and J.-M. Aury. Genome assembly using Nanopore-guided long and error-free DNA reads. *BMC Genomics*, 16:327, 2015.