

## IFT3700 Devoir 2

### Question 1 (30%)

Imaginez que vous devez traiter des données de nature astronomique. Il s'agit de données sous forme de table concernant 7300 milliards d'étoiles.

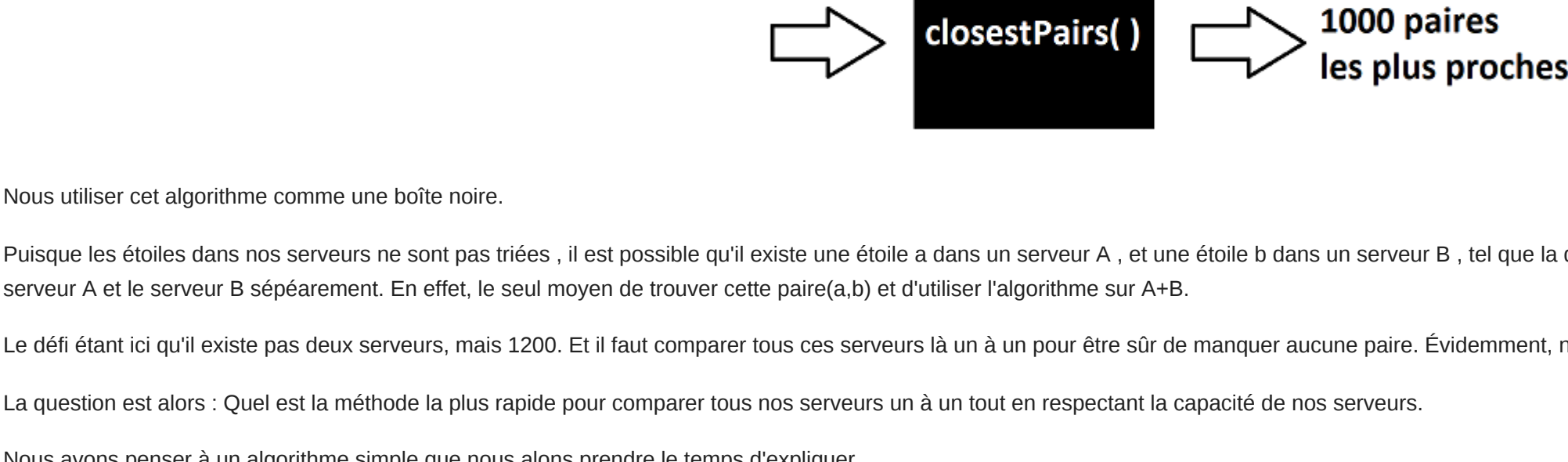
Pour chaque étoile la table contient la position dans l'espace 3D (3 FLOAT64), la luminosité apparente de l'étoile (1 FLOAT32) et sa catégorie représentée par un entier entre 1 et 10 (1 INT8) et un vecteurs de 23 caractéristiques physiques (23 FLOAT32). La taille des données qui sont stockées de façon efficace dépasse le 900 Téracoctets.

Les données sont réparties de façon balancée sur 1200 serveurs avec un processeur rapide, 128 Gigaoctets de mémoire vive et utilisant chacun un disque SSD de capacité 4 Téracoctets et de vitesse de lecture et d'écriture de 3 Gigaoctets/sec. La communication entre les serveurs s'effectue à une vitesse de 1 Gigaoctets/seconde.

Proposez une approche distribuée qui permet de répondre aux questions suivantes et expliquez en détail toute la démarche permettant leur résolution.

**A. Trouvez les 1000 paires d'étoiles les plus proches en termes de distance euclidienne. Recherche des deux points les plus rapprochés**

Nous savons qu'un algorithme qui prend en argument une table d'étoiles (pour être plus précis les positions des étoiles en x,y,z) retourne les 1000 paires les plus proches d'étoiles en  $O(n \log n)$ .



Nous utiliser cet algorithme comme une boîte noire.

Puisque les étoiles dans nos serveurs ne sont pas triées, il est possible qu'il existe une étoile a dans un serveur A, et une étoile b dans un serveur B, tel que la distance de la paire(a,b) est plus petite que les meilleures paires trouvées par l'algorithme dans le serveur A et le serveur B séparément. En effet, le seul moyen de trouver cette paire(a,b) et d'utiliser l'algorithme sur A+B.

Le défi étant ici qu'il existe pas deux serveurs, mais 1200. Et il faut comparer tous ces serveurs l'un à un pour être sûr de manquer aucune paire. Évidemment, nous sommes limités par la puissance de nos serveurs (Capacité, vitesse de lecture etc).

La question est alors : Quel est la méthode la plus rapide pour comparer tous nos serveurs un à un tout en respectant la capacité de nos serveurs.

Nous avons penser à un algorithme simple que nous allons prendre le temps d'expliquer.

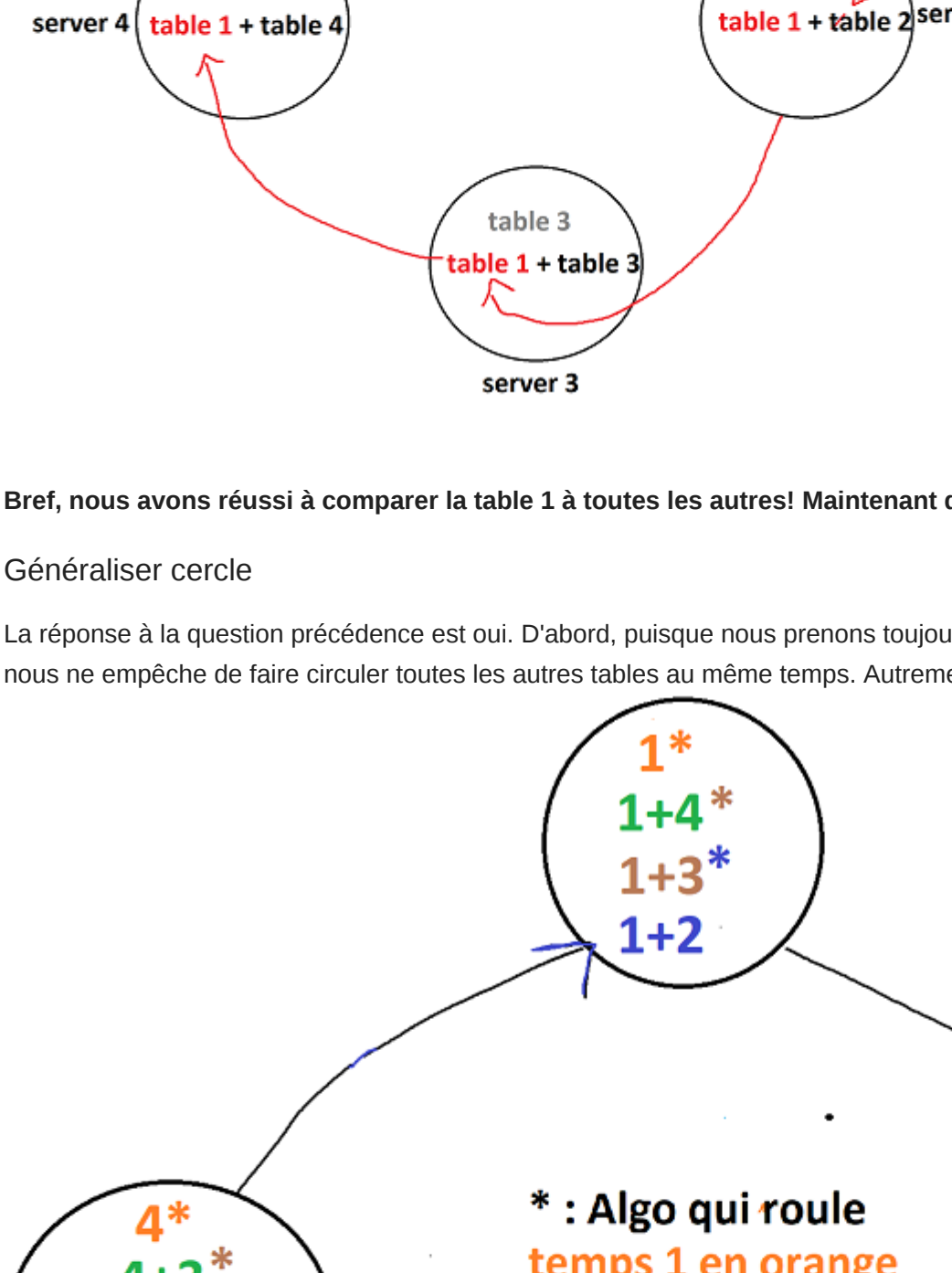
Mise en contexte

Bon, avant de rentrer dans les détails, expliquons l'essence de notre idée. Admettons que nous avons un certains nombre de serveurs. Pour illustrer disons 4. Donc, nous avons les serveurs {1,2,3,4} et chacun de nos serveur contient une table d'étoiles. Biaisétrie en parallèle, nous tous les serveurs peuvent appliquer closestPairs().

Cela dit, comme nous avanons expliqué, ce n'est pas suffisant, il faut comparer les serveurs un à un aussi. Donc, pour le moment concentrons nous sur le serveur 1. Donc, nous voulons router closestPairs(1), mais aussi closestPairs(1+2), closestPairs(1+3) et enfin closestPairs(1+4).

L'idée que nous avons eu était de faire circuler la table de manière circulaire. Donc :

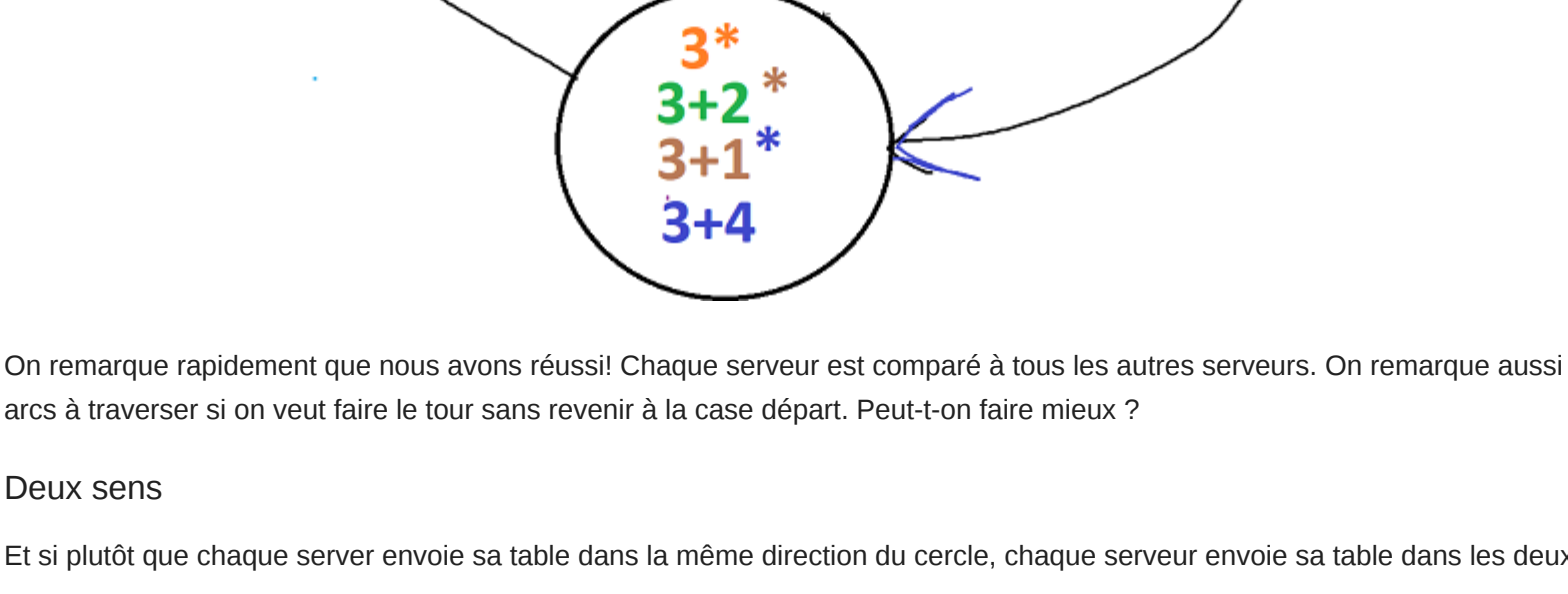
1. Premier temps : closestPairs() sur la table 1 de chaque serveur 1 en parallèle ( où  $i \in \{1,2,3,4\}$  )
2. Deuxième temps : Envoyer la table 1 dans le serveur 2
3. Troisième temps : router closestPairs(table1 + table2) et biaisétrie on garde les meilleures paires
3. Troisième temps : On commence à envoyer la table 1 au serveur 3
4. Quatrième temps : On supprime la table 1 du serveur 2 lorsqu'elle a fini d'être copié au serveur 3
5. On recommence ce qu'on a fait plus haut ( soit closestPairs(table 1 + table3) et ainsi de suite ... )



Bref, nous avons réussi à comparer la table 1 à toutes les autres! Maintenant dans chacun de nos serveurs on ne manque pas les meilleures paires entre le serveur actuel i et le serveur 1. Pouvons-nous généraliser ?

Généraliser cercle

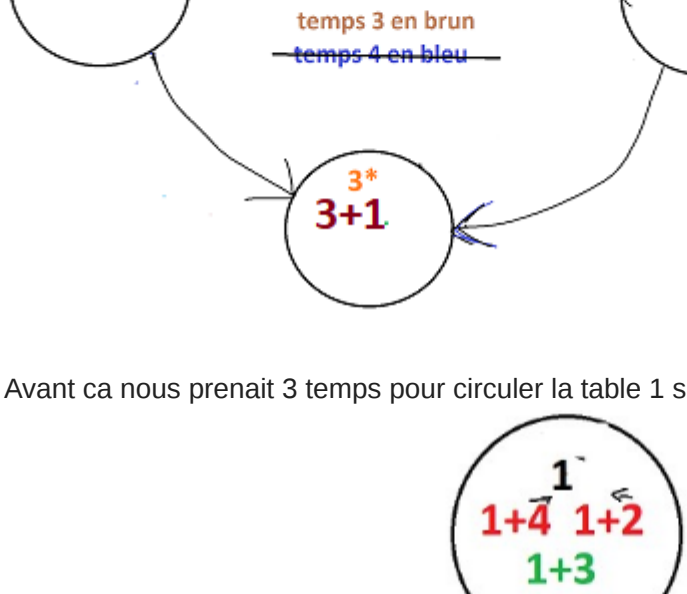
La réponse à la question précédente est oui. D'abord, puisque nous prenons toujours le temps d'effacer les tables, on est sûr de ne jamais saturer la capacité de nos serveurs. Aussi, là on a fait circuler la table du serveur 1 dans les autres serveurs, mais rien nous ne empêche de faire circuler toutes les autres tables au même temps. Autrement dit, lorsque le serveur 1 envoie sa table au serveur 2, parallèlement le serveur 2 peut envoyer sa table au serveur 3 et ainsi de suite.



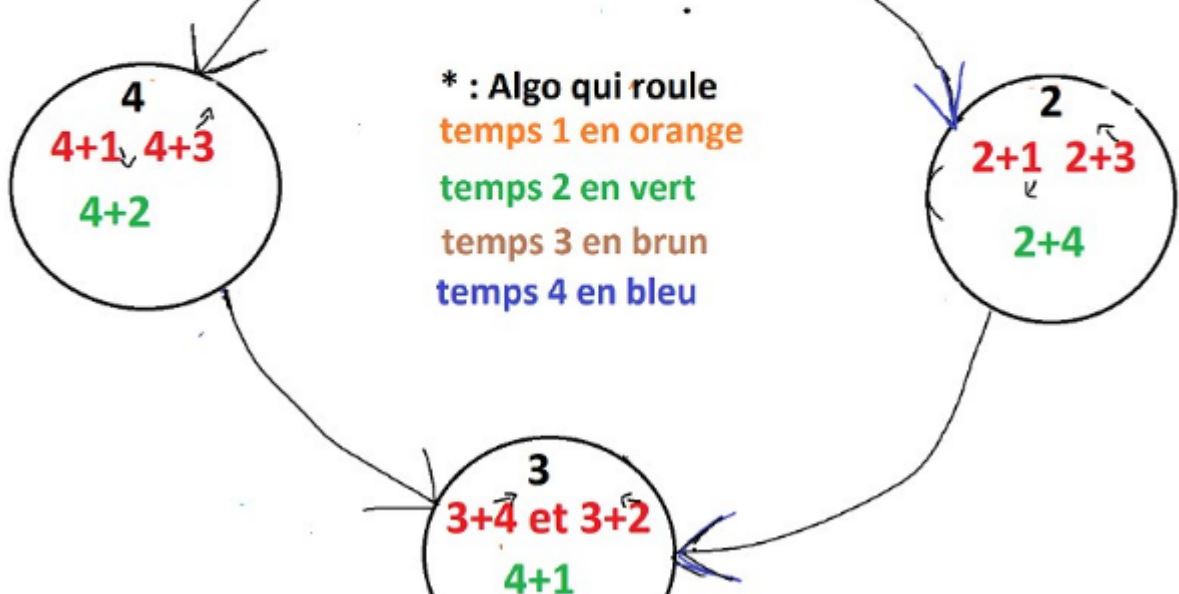
On remarque rapidement que nous avons réussi l'algo serveur est comparé à tous les autres serveurs. On remarque aussi que ca nous prend 3 temps pour faire circuler chaque table d'un bout à l'autre. Ce qui est logique puisque il y a 4 serveurs et donc 4-1 arcs à traverser si on veut faire le tour sans revenir à la case départ. Peut-être faire mieux ?

Deux sens

Puis plutôt que chaque server envoie sa table dans la même direction du cercle, chaque serveur envoie sa table dans les deux directions opposées. Illustrons d'abord avec un seul serveur:



Avant ca nous prenait 3 temps pour circuler la table 1 sur tous les autres serveurs, maintenant ca nous prend seulement 2 temps, ce qui est mieux. Bon maintenant les choses sérieuses, cela donne quoi si on déplace tout en parallèle?



J'ai tout calculer visuellement sur paint et j'ai pu généraliser. En effet, s'il existe k serveurs. Alors avec cette méthode, ca prend k/2 temps pour faire circuler tous les serveurs d'un bout à l'autre. Si k est impair alors on prend le plancher de k/2 et tout fonctionne à merveille.

Bon maintenant, il reste une chose importante. Si on dit pas à nos serveurs quand arrêter de faire circuler une table, cela risque de tourner à l'infini ? Oui. Donc on propose d'en plus de passer la table en question, on passe aussi une variable pass = int ( k/2 ) et à chaque fois avant de passer la table on fait -1. Et quand pass == 0 alors on arrête de faire circuler la table. Ainsi, on est sûr que notre table ne va pas circuler plus que nécessaire.

Les détails techniques

Pour illustrer en "temps" abstraits et avec des images c'était simple. Mais combien de temps ca prend réellement ? Et surtout comment fonctionne l'algorithme réellement ?

D'abord, nous savons que nous avons 1200 serveurs. Dans chaque serveur i (où i compris entre 1 et 1200), il y'a une table Ti. Cette table, comme nous avanons conclus précédemment, doit circuler int(1200/2) fois, soit pass = 600 dans chaque serveur.

1. La première étape est de router notre algorithme une première fois sur chacun de nos serveurs en parallèle closestPairs(Ti)

Biaisétrie, pour appliquer l'algorithme, il faut d'abord read(Ti), ce qui prend 750Go / 3Go/s = 250 secondes. Et donc vu que nous devons calculer  $O(n \log n)$ , 250 secondes  $\log(250) = 600$  secondes. Donc 10 minutes. Ps : 750Go est la taille de la table dans chaque serveur ( ( 900 Tera 1000 Go / 1200 Serveurs )

En appliquant l'algorithme, on écrit une array de 1000 paires d'étoiles, soit une array de 1200 (double, double, double). Donc, 28 800 bytes. Évidemment, notre vitesse d'écriture est très puissante et écrit ca instantanément.

1. Aussi au même temps qu'on lit notre table, chaque serveur envoie sa table à ses deux serveurs adjacents (qui eux aussi sont occupés à envoyer leurs tables puisque tout est en parallèle).

D'abord on envoie pas seulement la table, mais un tuple (pass-- Table i) pour savoir combien de fois chaque table est passée. Aussi, puisque la vitesse de communication entre les serveurs est de 1Go par seconde, cette vitesse doit être divisée par 4 puisque chaque serveur envoie sa table à deux serveurs et chaque serveur reçoit une nouvelle table de deux autres serveurs. Donc, la vitesse est de 250Moi/s. Puisque nous avanons 750Go à déplacer, donc cela nous prend 3000 secondes, soit 50 minutes.

1. Après chaque fin de communication, on read les nouvelles tables pour appliquer closestPairs(Ti + ...). Donc chaque serveur doit appliquer l'algo sur sa propre table + la table reçu du serveur à gauche. Aussi sur son algo + table reçu de la droite.

Biaisétrie, puisque nous avanons read(750Go 2) , cela va prendre 3000Go/ 3Go/s = 1000 secondes. Donc en  $O(n \log n)$ , 1000\*  $\log(1000) = 3000$  secondes. Soit 50 minutes. Au même temps, l'algorithme met à jour instantanément nos 1000 meilleures paires.

1. Lorsque nous sommes en train de lire les tables, nous pouvons déjà commencer à transférer les table (50 minutes).

Puisque on ne fait en parallèle (heureusement) les temps ne s'additionne pas. Donc seulement 50 minutes pour l'étape 2.

1. Une fois les tables transférées, on doit les delete des anciens serveurs pour faire de la place à de nouvelles tables.

On veut supprimer 750Go \* 2, ce qui se fait en 500 secondes. On ne fait pas cette étape en parallèle puisque ca va revenir au même, vu qu'on va ralentir l'écriture des nouvelles tables.

Biaisétrie, on répète les étapes 2 et 3 jusqu'à ce que chaque table aura traverser 600 serveurs (donc tous les pass==0).

Au niveau du temps, cela donne : 50 minutes + 508 \* (50 minutes + 8 minutes) = 34 782 minutes. Donc environ 24 jours. Ce qui est moins que 30 jours.

Devenue note : D'abord, nous avanons calculé que chaque table dans chaque disque dur occupe seulement 10.70% de l'espace (750Go / 4 Tera). Cela a permis notre circulation de tables dans les serveurs puisque nous marquons jamais d'espace (à condition bieu sûr d'effacer les tables au fur et à mesure). De plus, puisque on lit toujours tout directement sur le disque dur, on ne sature jamais la mémoire vive. En effet, lorsque nous avanons fais nos calculs pour l'algorithme, nous avanons lu directement sur le disque dur en temps  $O(n \log n)$ . Sur la mémoire vive ca aurait été instantané, mais la gestion de la mémoire aurait été très difficile vu la taille de nos données.

Mais combien d'étoiles il y a dans chaque catégorie.

Enoncé : Pour chaque étoile la table contient ... et sa catégorie représentée par un entier entre 1 et 10 (1 INT8). Nous avanons 7300 milliards d'étoiles au total réparties à travers 1400 serveurs.

Donc, nous avanons environ 5 milliards d'étoiles dans chaque serveur. Chaque entrée dans la serveur représente une étoile. Et pour chaque entrée la même colonne donne la catégorie de l'étoile.

Index étoile	Position	Catégorie	...
0	(1999.0, 28938.0, 3131.0)	0	...
1	(3485.0, 19211.0, 2952.0)	3	...
2	(8425.0, 39211.0, 5992.0)	9	...
...	...	...	...
5 214 265 714	(8425.0, 59211.0, 1992.0)	4	...

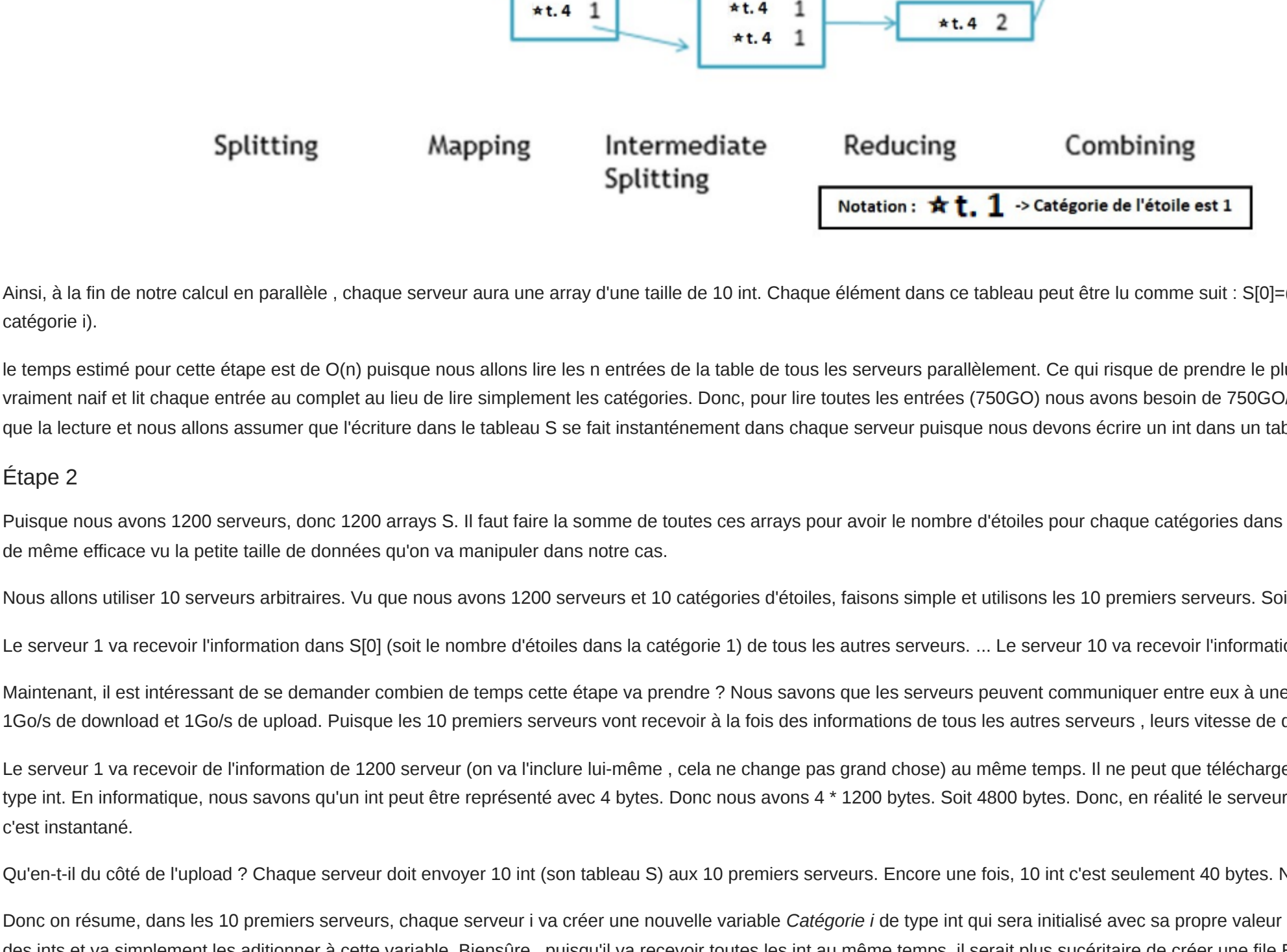
Nous savons d'ailleurs que les données (les tables) sont déjà assignées aux serveurs.

Étape 1

Le fait de que chaque table comme discuté précédemment est de 750 Go calculé avec (900 Tera 1000 Go / 1200 Serveurs) Il suffit d'une lecture en  $O(n)$  sur un serveur pour savoir il y'a combien d'étoiles dans chacune des catégories avec un algorithme comme le suivant:

CompterCatégories(Table[étoiles]):

```
S = initialize array of length 10 filled with 0's
for étoile in Table[étoiles]:
    S [toile.getCatégorie] += 1
return S
```



Ainsi, à la fin de notre calcul en parallèle, chaque serveur aura une array d'une taille de 10 int. Chaque élément dans ce tableau peut être lu comme suit : S[i] (étoile de catégorie 0, nombre d'étoiles de type 0), ..., S[i] (étoile de Catégorie i, # d'étoiles de catégorie i).

le temps estimé pour cette étape est de  $O(n)$  puisque nous allons lire les n entrées de la table de tous les serveurs parallèlement. Ce qui risque de prendre le plus de temps est probablement la lecture des données. On va assumer que notre algorithme est vraiment naïf et lit chaque entrée au complet au lieu de lire simplement les catégories. Donc, pour lire toutes les entrées (750Go) nous avanons besoin de 750Go/ 3Go par seconde = 250 secondes. Soit 4 minutes environ. Enfin, l'écriture se fait au même temps que la lecture et nous avanons assumer que l'écriture dans le tableau S se fait directement dans chaque serveur puisque nous avanons écrire un int dans un tableau de taille 10 à chaque fois et vu notre vitesse d'écriture ce n'est vraiment pas un problème.

Étape 2

Puisque nous avanons 1200 serveurs, donc 1200 arrays. Si faut faire la somme de toutes ces arrays pour avoir le nombre d'étoiles pour chaque catégories dans tous les serveurs réunis. Nous avanons proposer une approche simple à comprendre et qui sera toute de même efficace vu la petite taille de données qu'on va manipuler dans notre cas.

Nous avanons utiliser 10 serveurs arbitraires. Vu que nous avanons 1200 serveurs et 10 catégories d'étoiles, faisons simple et utilisons les 10 premiers serveurs. Soit le serveur 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10.

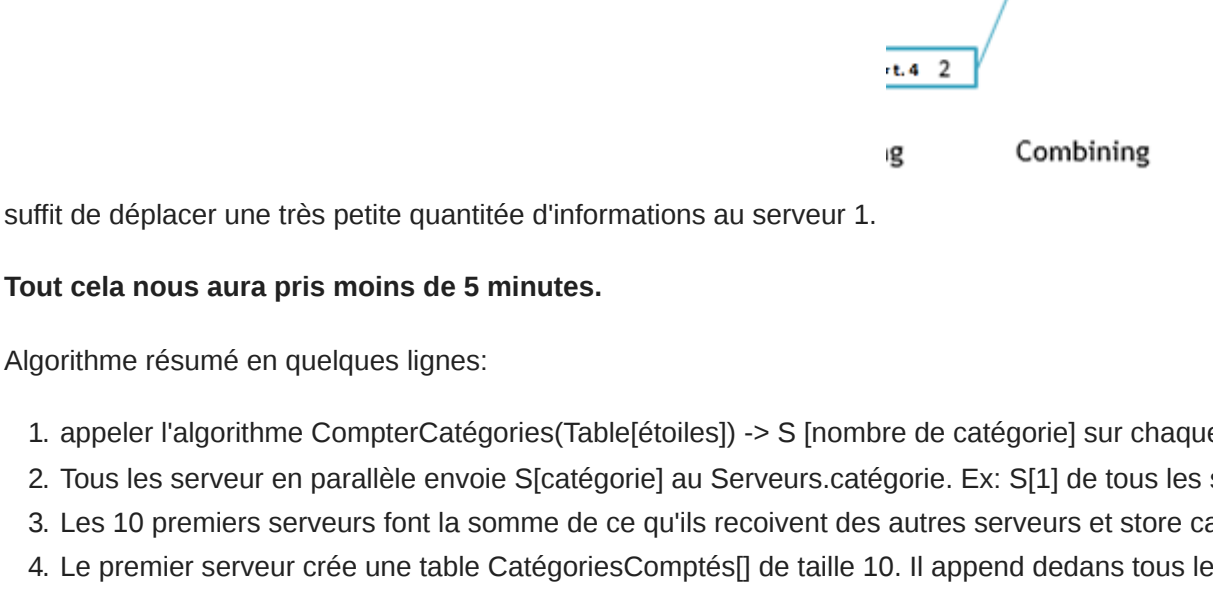
Le serveur 1 va recevoir l'information dans S[i] (soit le nombre d'étoiles dans la catégorie i) de tous les autres serveurs. ... Le serveur 10 va recevoir l'information dans S[i] (soit le nombre d'étoiles dans la catégorie i) de tous les autres serveurs.

Maintenant, il est intéressant de se demander combien de temps cette étape va prendre ? Nous avanons que les serveurs peuvent communiquer entre eux à une vitesse de 1Go/sec. Nous avanons assumer que nous avanons pour chaque serveur une vitesse de 1Go/s de download et 1Go/s de upload. Puisque les 10 premiers serveurs vont recevoir à la fois des informations de tous les autres serveurs, leur vitesse de download sera déviées.

Le serveur 1 va recevoir de l'information de 1200 serveur (on va l'inclure lui-même, cela ne change pas grand chose) au même temps. Il ne peut que télécharger 1Go à la fois. Cela dit, quand on y pense objectivement, le serveur 1 va recevoir 1200 valeurs de type int. En informatique, nous avanons qu'un int peut être représenté avec 4 bytes. Donc nous avanons 4 \* 1200 bytes. Soit 4800 bytes. Ne, en réalité le serveur 1 va devoir télécharger 4.8 KiloByte. Vu notre vitesse de téléchargement, nous avanons assumer que c'est instantané.

Qu'en-i du côté de l'upload ? Chaque serveur doit envoyer 10 int (son tableau S) aux 10 premiers serveurs. Encore une fois, 10 int c'est seulement 40 bytes. Nous avanons assumer directement que c'est instantané. Nos serveurs sont beaucoup trop puissants.

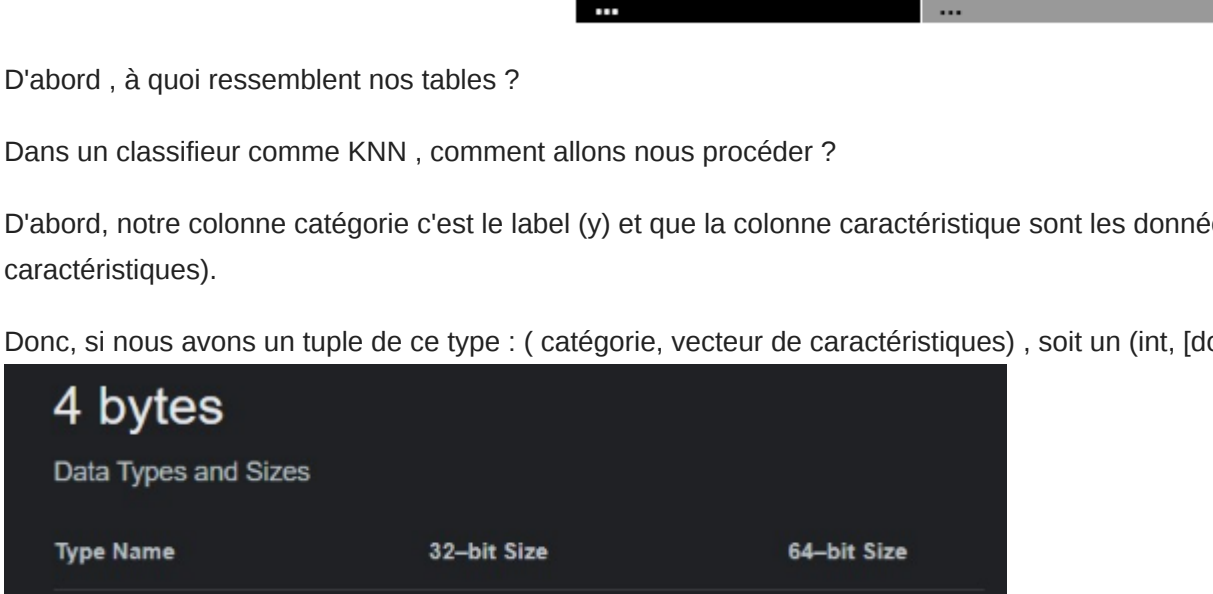
Donc on résume, dans les 10 premiers serveurs, chaque serveur i va créer une nouvelle variable Catégorie\_i de type int qui sera initialisé avec sa propre valeur S[i] (Ex Server 1 : Catégorie\_1 = S[i]). Ensuite, ce serveur va recevoir de tous les autres serveurs des ints va simplement les additionner à cette variable. Biaisétrie, puisqu'il va recevoir toutes les int au même temps, il serait plus sécuritaire de créer une file Buffer = [], dans laquelle on ajoute toutes les ints avant de les additionner un par un à Catégorie\_1.



Même si on fait cela, ca ne va pas impacter notre temps.

Étape 3

Maintenant pour chacun de nos 10 premiers serveurs contient une donnée (du tableau), nous voulons les combiner dans un seul tableau. Bref, nous avanons 10 données, nous voulons un tableau de taille 10. La manière la plus simple est de créer un tableau dans le serveur 1. CatégorieComptes = []. Ensuite, on peut déjà mettre dedans la variable Catégorie\_1 comme suit CatégorieComptes.append(Catégorie\_1). Maintenant il suffit que nos 9 autres serveurs envoient leur données Catégorie\_i et chacune des données va être append au tableau comme suit CatégorieComptes.append(Catégorie\_i). Bref à la fin, ce tableau est notre réponse finale. Soit la somme totale de toutes les catégories. Encore une fois tout cela prend seulement quelques secondes (instantané) puisqu'il



suffit de déplacer une très petite quantité d'informations au serveur 1.

Tout cela nous aura pris moins de 5 minutes.

Algorithme résumé en quelques lignes:

```
1. appeler l'algorithme CompterCatégories(Table[étoiles]) > S [nombre de catégorie] sur chaque serveur en parallèle
2. Tous les serveur en parallèle envoient S[i] au serveur catégorie. Ex: S[i] de tous les serveurs envoyé au serveur 1.
3. Les 10 premiers serveurs font la somme de ce qu'ils reçoivent des autres serveurs et store ca dans var Catégorie_J. (Bref, chaque serveur server i (compris entre 1 et 10) aura une variable Catégorie_i qui est la somme des S[i] des 1200serv)
4. Le premier serveur crée une table CatégorieComptes[] de taille 10. Il append dedans tous les Catégorie_i des 10 serveurs). (En effet, il commence par append Catégorie_1, ensuite Catégorie_2, ... Catégorie_10. À la fin ce tableau est notre résultat)
```

C. Produisez un classifieur qui, étant donné le vecteur de caractéristiques (23 nombres réels), prédit la catégorie de l'étoile. Il est important que votre classifieur utilise une technique de calcul distribué soit pendant l'entraînement et/ou lors de la prédiction.

Mise en contexte

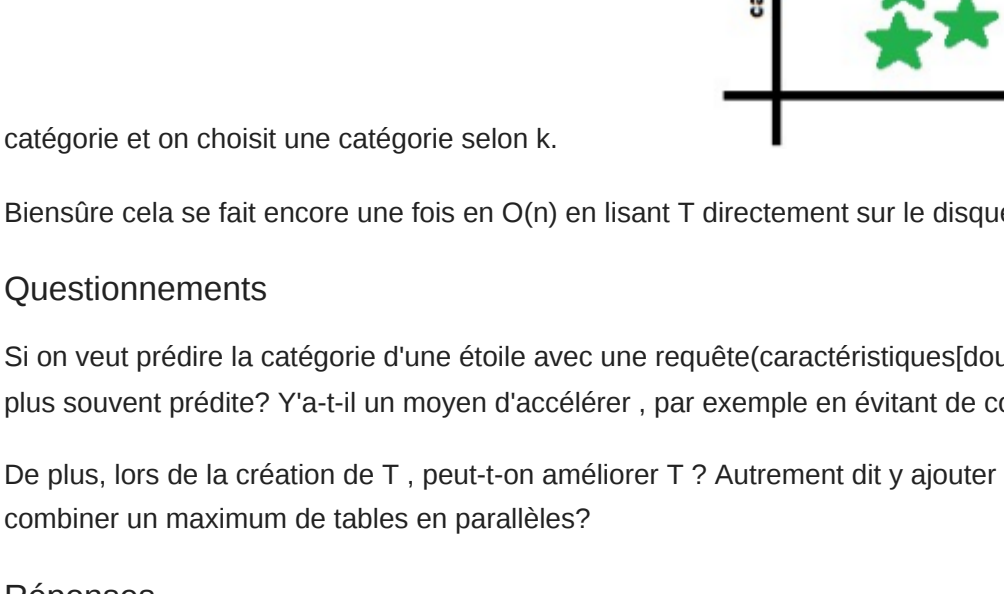
Index étoile	...	Catégorie	Caractéristique
0	...	0	(2.4, 1.1, ..., 9.2)
1	...	3	(3.2, 9.9, ..., 1.8)
...	...	...	...

D'abord, à quoi ressemblent nos tables ?

Dans un classifieur comme KNN, comment allons nous procéder ?

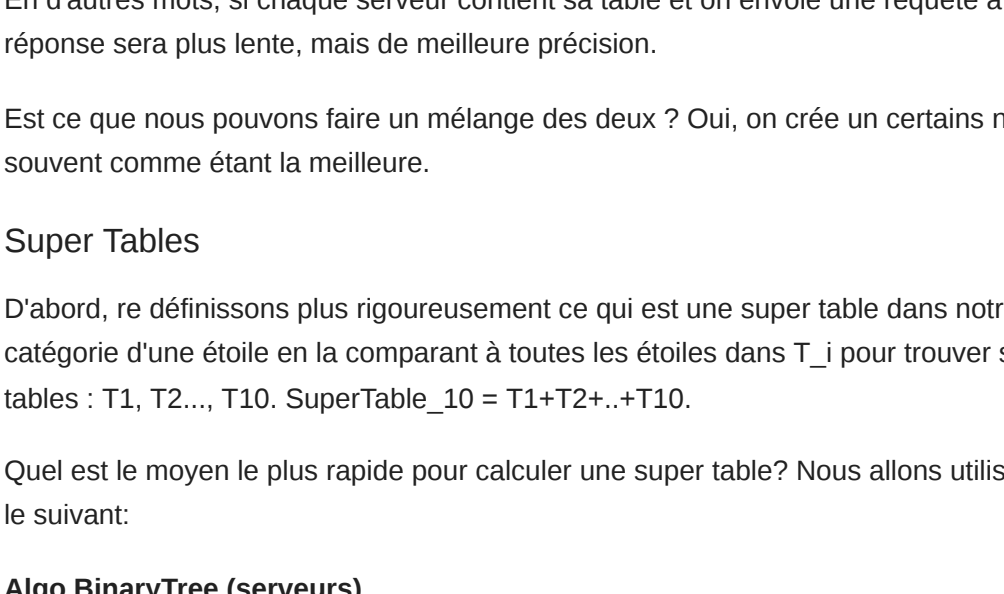
D'abord, notre colonne catégorie c'est le label (y) et (x) ce sont les caractéristiques sont les données sur lesquelles on se base pour classer. (Pour faire parallèle avec Mnist, les chiffres c'est les catégories et les vecteurs pixels sont les vecteurs caractéristiques).

Donc, si nous avanons un tuple de ce type : (catégorie, vecteur de caractéristiques), soit un int, (double 23) alors la taille de ce tuple est : 4 bytes + 8 bytes 23 = 188 bytes. Soit 0.188 kilobyte.



D'abord, il est clair que chaque serveur peut lire le disque en  $O(n)$  & 3Go/s. Pour ainsi produire T.

De plus, il est clair que si ensuite un serveur reçoit une requête avec un vecteur caractéristique, il est capable d'utiliser le "modèle" plus haut, pour prédire la catégorie de l'étoile. En effet, il calcule la distance de ce vecteur à tous les vecteurs dont on connaît la



catégorie et on choisit une catégorie selon k.

Biaisétrie cela se fait encore une fois en  $O(n)$  en lisant T directement sur le disque.

Questionsnements

Si on veut prédire la catégorie d'une étoile avec une requête(caractéristiques+doubles?3)), comment prédire cette catégorie le plus rapidement possible? On l'envoie à un seul serveur au hasard? À plusieurs serveurs en parallèle et sélectionner la catégorie la plus souvent prédite? Ya-t-il un moyen d'accélérer, par exemple en évitant de comparer à toutes les étoiles de ??

De plus, plus la création de T, peut-on améliorer T ? Autrement dit y ajouter des étoiles pour que T soit plus précis. Par exemple, si le serveur 1 crée T1 et le serveur 2 crée T2, est-ce une bonne idée de combiner T1+T2 ? Si oui comment procéder pour combiner un maximum de tables en parallèles?

Réponses

D'abord, malheureusement, plus notre modèle est "petit", moins de temps ca prendra pour prédire la catégorie d'un vecteur caractéristique. C en effet, si nous avanons un serveur A avec une table T1 avec n d'étoiles communes, alors pour pour prédire c, nous devons le comparer à tous les les de de T1. Cela va se faire en n temps. Cela dit, si nous avanons une table T1 du serveur 1 et une table T2 du serveur 2 combinées, soit T1+T2= T12, alors prédire la catégorie de c dans T12 nous prendra 2n temps.

Aussi, il est clair que plus que notre "modèle" est grand, plus on aura de précision dans la prédiction. Reprenons l'exemple avec deux serveurs. Si serveur 1 produit table T1 et serveur 2 produit table T2, nous essayons de prédire la catégorie de c sur T1 ou sur T2. Nous avanons créer une table T3 = T1+T2.

En d'autres mots, si chaque serveur reçoit sa table et on envoie une requête à chaque serveur. Alors les prédictions se feront toutes plus précises, mais avec moins de précision. Cela dit, si on envoie une requête à un seul serveur avec une grande table, la réponse sera plus lente, mais de meilleure précision.

Est ce que nous pouvons faire un mélange des deux ? Oui, on crée un certains nombre de "super" tables. Ensuite, on envoie nos requêtes de prédictions à toutes ces super tables en parallèle. Lorsqu'on a nos prédictions, on garde la prédiction qui revient le plus souvent comme étant la meilleure.

Super Tables

D'abord, ne déraisonnons plus rigoureusement ce qui est une super table dans notre contexte. Pour cela rappelons qu'un serveur i produit une table T\_i (pour tous les serveurs k) (pour tous les serveurs k) (pour tous les serveurs k). Nous avanons créer une table T\_j en combinant toutes les tables T\_i pour trouver ses k plus proches voisins. Si nous avanons m serveurs, et chaque serveur i produit une table T\_i, alors une super table est une combinaison de m table T\_i. Ex, 10 serveurs, 10 tables : T1, T2, ..., T10. SuperTable\_10 = T1+T2+...+T10.

Quel est le moyen le plus rapide pour calculer une super table? Nous avanons utiliser des arbres binaire complet. Où tous les calculs fait à la hauteur d'un arbre sont fait en parallèle. Pour créer un arbre binaire complet, nous pouvons utiliser un algorithme comme le suivant:

```
width <- puissance de deux <= nombre de serveur (exemple dans notre cas 1824, 512, ...)
```

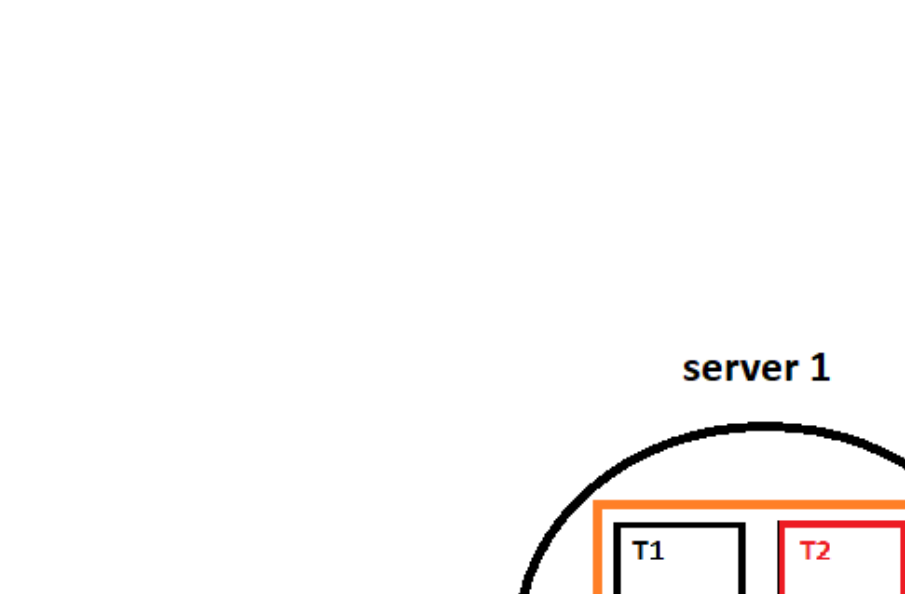
```
Branch ( serveurs[0..width] ) :
```

```
if ( serveurs |> 2
```

```
    branche gauche = Branch(serveurs[0..(serveurs/2)])
    branche droite = Branch(serveurs[(serveurs/2) + 1..(serveurs)])
    return (branche gauche, branche droite)
```

```
else
```

```
    branche gauche = serveur[0]
    branche droite = serveur[1]
    return (branche gauche, branche droite)
```



Pour que le nombre de serveurs est une puissance de deux, on peut le devoir réécritement pour obtenir un arbre binaire complet de hauteur  $\log_2(\text{width})$ . Cela dit, nous ne voulons pas une seule super table (seul arbre binaire), mais plusieurs super tables. Pourquoi ?

1. Nos serveurs ont une capacité limitée. Si nous essayons d'écrire toutes nos tables dans un seul serveur, il va peut-être saturer.

2. Nous avanons précédemment discuté sur comment accélérer la prédiction. Si on envoie la requête (un vecteur caractéristique) à pour prédire une catégorie à une grosse table, cela va prendre plus de temps. Tandis que si nous avanons notre requête à plusieurs petites tables, les calculs se feront plus vite et en parallèle.

Dans notre cas nous avanons 1200 serveurs. La plus grande puissance de 2 et plus petite que 1200 est 1024. Puisque à la fin des calculs de notre arbre binaire, notre super table (la combinaison de toutes tables) sera écrite sur un seul serveur, il est donc important de ne pas combiner beaucoup trop de tables.

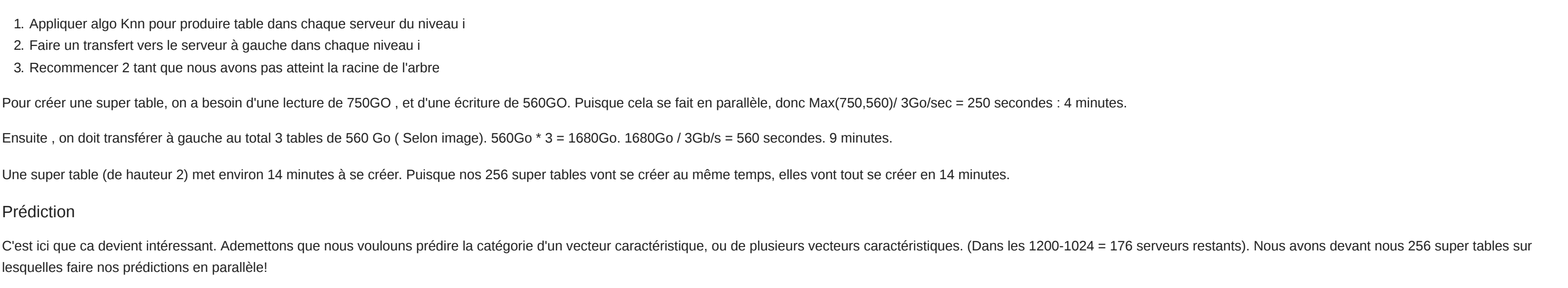
Calcul de la taille d'une Table

Nous avanons à entrée (chaque étoile) avec d dimensions (caractéristiques). Nous avanons donc  $n * d$ .

Nous avanons que nous avanons au total 7300 milliards d'étoiles répartis de manière balancées dans 1200 serveurs. 7300 Milliards / 1200 serveurs = 6,08 milliards d'étoile par serveur. Et nous avanons 23 caractéristiques, donc d=23. Bref, nous avanons  $n * d = 139.91$  Milliards de floats dans la table. float = 4 bytes. 4 139.91 M = 559.67 Milliards de bytes. Si on convertis nous avanons environ 560 Go.

Chaque serveur a une capacité de 4 Tera (soit 4000Go). Et 750Go sont déjà occupée (par les étoiles). Donc, nous avanons en réalité 3250 Go. Combien de fois pouvons nous mettre 560 dans 3250? 3250/ 560 = 5.8. Donc, la puissance de deux la plus proche est 8.

Biaisétrie dans notre cas, nous avanons d = 23, soit un vecteur de 23 caractéristique! Nous avanons, comme nous avanons appris dans le cours, réduire la dimensionnalité. Je suis sûr que nous avanons créer des arbres binaire de hauteur 4 ou plus. Ca fera sûrement des super tables avec une meilleure précision. Mais, puisque ce n'est pas le but de l'exercice, nous avanons nous contenter de super tables produites par des arbres binaire de hauteurs 2.



Combien de super tables de hauteur 2 pouvons nous créer ? Puisque nous on a de super tables, plus on aura de retour sur nos prédictions et donc plus on pourra améliorer notre précision tout en gardant la même rapidité (calculs fait en parallèle).

Dans la figure, nous avanons utiliser 4 serveurs. Prenons par exemple 1024 serveurs. Nous avanons donc créer 256 super tables. Les serveurs {1,2,...,4}, {5,...,8}, {9,...,12}, ..., {1021,1024}. Bref, on crée des arbres binaire de hauteurs 2 en groupant par 4 en ordre nos 1024 premiers serveurs. Une fois cela fait, on commence nos calculs en parallèle.

```
1. Appliquer algo Knn pour produire table de chaque serveur du niveau i
2. Faire un transfert vers le serveur à gauche dans chaque niveau i
3. Recommencer 2 tant que nous avanons pas atteint la racine de l'arbre
```

Pour créer une super table, on a besoin d'une lecture de 750Go, et d'une écriture de 560Go. Puisque cela se fait en parallèle, donc Max(750,560) 3Go/sec = 250 secondes = 4 minutes.

Puis, on doit transférer à gauche au total 3 tables de 560 Go (Selon image). 560Go \* 3 = 1680Go. 1680Go / 3Go/s = 560 secondes. 9 minutes.

Une super table (de hauteur 2) met environ 14 minutes à se créer. Puisque nos 256 super tables vont se créer au même temps, elles vont tout se créer en 14 minutes.

Prédiction

C'est ici que ca devient intéressant. Admettons que nous voulons prédire la catégorie d'un vecteur caractéristique, ou de plusieurs vecteurs caractéristiques. (Dans les 1024-1024 = 176 serveurs restants). Nous avanons devant nous 256 super tables sur lesquelles faire nos prédictions en parallèle!

Dans le cas où nous avanons un seul vecteur caractéristique à prédire :

```
1. Nous avanons envoier ce vecteur (instantanément aux 256 serveurs (1,5,...,1021) (
```