# Autour de la distribution

Polytech Marseille, SN, 4A

Simon Vilmin simon.vilmin@univ-amu.fr

2023 - 2024



## Plan Systèmes distribués

Autour du théorème CAP cohérence, disponibilité

Latence

### Réplication

Primaire-secondaire

Multi-primaire (multi-leader)

Multi-noeuds

Résumé

#### **Partition**

Par intervalle

Par hachage de clé

Rééquilibrage

Routage des requêtes

Réplication + partition

Résumé

Remarque : la distribution des données n'est pas l'apanage des BD noSQL, le relationnel se distribue aussi

#### Sources

## Sources principales:

- Designing Data-Intensive Applications,
   Martin Kleppmann, O'reilly, édition 2021, PDF Github
- Bases de données documentaires et distribuées,
   Philippe Rigaux, version 2023, cours en ligne
- Les bases de données NoSQL,
   Rudy Bruchez, Eyrolles, édition 2015, boutique

## Dans l'épisode précédent

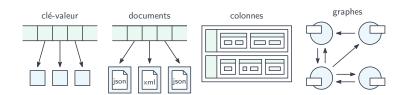
## SGBDR très utilisés, encore aujourd'hui

- schémas de données très contraints
- favorisant l'optimisation de toutes les opérations

### Mais, nouveaux besoins dans les années 2000-2010 :

- gestion de gigantesques volumes de données
- besoin de flexibilité et de disponibilité

## Émergence des solutions noSQL (not only SQL).



## 3 principes

Question : Qu'est-ce qu'on attend d'un système qui gère des données ?

### 3 objectifs:

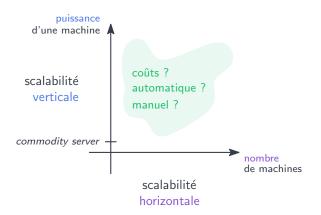
- fiabilité : résistance aux erreurs logicielles, matérielles, humaines
- maintenabilité : facilité d'entretien, de mise à jour, compréhensible, ...
- scalabilité : capacité à conserver les performances face à une augmentation de la charge

Remarque : scalabilité (autre formulation) = les performances du système sont *proportionnelles* aux *ressources* qui lui sont allouées (autre formulation)

# Scalabilité : quoi?

- **?** Question: charge, performance, ressource?
- *charge* : nombre de requêtes par secondes, ratio lecture/écriture, nombre d'utilisateur.ices parallèles, . . .
- performance :
  - débit, quantité de données accessible par seconde (# de tuples, documents, ...)
  - temps de réponse, temps mis pour envoyer une requête et recevoir la réponse
- ressources : temps de calcul CPU, mémoire RAM et disque allouée, ...
  - **1** Remarque :
  - dépend du type d'application bien sûr, pour nous les SGBD
  - performance estimée avec des statistiques (médiane, quantiles, ...)

## Scalabilité : comment ?



- scalabilité *verticale* (*scaling up*) : augmenter la *puissance* d'une machine/serveur
- scalabilité *horizontale* (*scaling out, shared-nothing*) : augmenter le *nombre* de machines/serveurs
- le choix n'est pas binaire!

## Systèmes distribués

**1** Remarque : les systèmes noSQL jouent sur la scalabilité horizontale et deviennent des systèmes distribués.

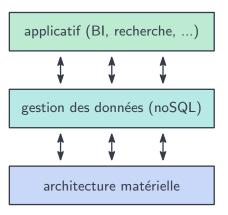
### Système distribué:

- système logiciel reposant sur un réseau de machines/serveurs interconnecté.es
- vise à coordonner ces machines pour mener à bien une opération commune
- les machines communiquent via l'échange de messages

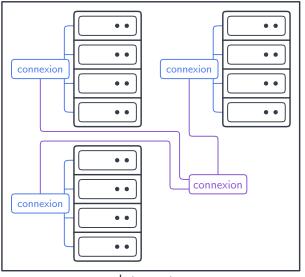
### Pour les systèmes noSQL :

- cas particulier de système distribué
- objectif : gérer des grandes masses de données (distribuées du coup)!

# Du stockage à l'utilisation

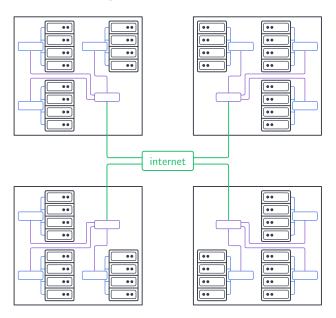


### Architecture matérielle : datacenter

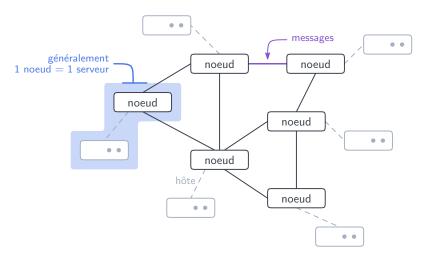


datacenter

# Architecture matérielle : grille



## Réseau distribué noSQL



Astuce : en bref, ensemble de *noeuds* (processus) échangeant des *messages* (réseau).

## Objectif

**Question**: on a un système distribué, mais comment on y répartit les données?

### Deux idées complémentaires

- réplications : copier les données sur plusieurs noeuds
- partition (sharding) : partitionner et répartir les données sur les noeuds

#### Pour favoriser

- la scalabilité
- la disponibilité / la tolérance aux pannes : si une machine tombe en panne, une autre prend le relais
- le *temps de réponse* : une requête envoyée à une machine géographiquement proche mettra moins longtemps à voyager

### Autour du théorème CAP

Systèmes distribués

Autour du théorème CAP cohérence, disponibilité Latence

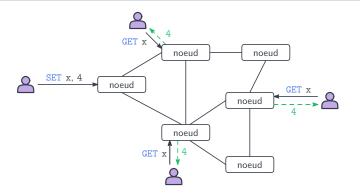
Réplication

Partition

Remarque : *ENCORE*? Jipèp. Oui, mais les notions de *cohérence* et de *disponibilité* vont nous être utiles. Et ça permet de discuter du modèle *PACELC*.

#### cohérence

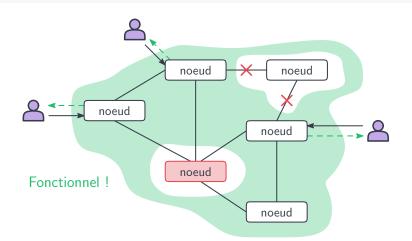
cohérence : peu importe le noeud d'accès, les données que l'on voit sont les mêmes



Attention : à ne pas confondre avec la cohérence de ACID qui se réfère à la logique des données

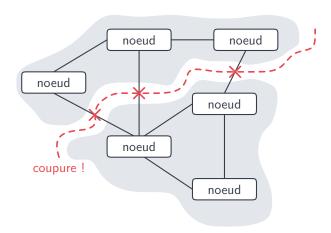
## Disponibilité

Disponibilité : le système doit être opérationnel en cas de pannes de noeuds, de partitionnement du réseau, etc ...



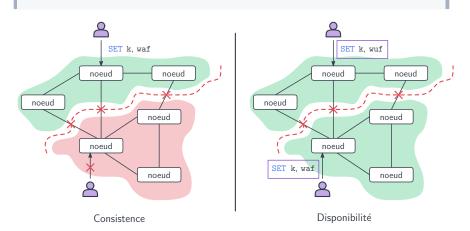
#### Partitionnement

Partition : dû à un problème réseau (par ex), le système est coupé en (au moins) deux parties contenant plusieurs noeuds chacune.



### Théorème CAP : les faits

Une partition est un impondérable. Quand ça arrive, on ne peut pas garantir ET cohérence ET disponibilité.

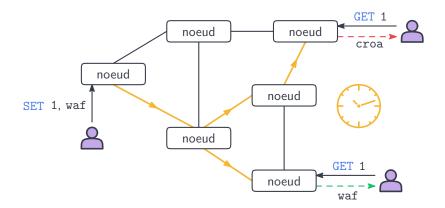


## Théorème CAP: l'histoire

- 🚺 Remarque :
- principe énoncé en 2000 Éric Brewer
- a amené une réflexion sur les systèmes de gestions de données distribuées!
- « preuve » dans un contexte très restreint en 2002 par Gilbert et Lynch
- 🔀 Problème :
- a mené à des classifications type AC, AP, CP trompeuses
- en l'absence de partition, on peut très bien avoir A et C!
- quid des autres paramètres possibles?
- **Question** : en l'absence de problème réseau, notre système est donc parfait ? *NON*

#### cohérence vs Latence

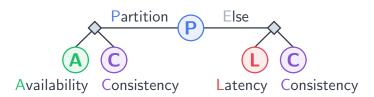
Après une modif, le système entier doit être mis au courant. Pendant cette période de *latence*, des *incohérences sont possibles*!



#### PACELC

**Question**: que faire? Bloquer temporairement l'accès pour avoir la cohérence? Ou autoriser une incohérence pour une latence minimum et donc une meilleure disponibilité?

🚺 Remarque : c'est au coeur du modèle PACELC de Daniel Abadi.



# Vraiment mieux que CAP?

- **1** Remarque :
- PACELC *outil pratique* pour s'orienter
- mais forcément incomplet car très simple
- Question: quid de la gestion des conflits et de la concurrence?
- Rappel: il y a un équilibre à trouver entre tous ces aspects, qui dépendra des cas!

- Astuce:
  - ressources sur AMeTICE concernant CAP, PACELC, ...
  - plus de résultats du côté de la théorie des systèmes distribués!

#### cohérence à terme

- **1** Remarque :
- « choix » à faire entre la latence et la cohérence immédiate
- mais cohérence « au bout d'un certain moment »!

cohérence à terme qu'on avait évoqué dans les propriétés BASE de moult moteurs noSQL : la base de données sera consistante à un moment.

#### Plusieurs niveaux de cohérence :

- 1. cohérence faible : aucune garantie sur la cohérence des données, même à termes (peu populaire)
- 2. cohérence à terme : les données seront consistantes à un moment dans la vie de la BD (populaire en noSQL)
- 3. cohérence forte (cohérence, linearizability, atomic consistency, ...) : quel que soit le noeud, la donnée à laquelle on accède est la même

## Réplication

Systèmes distribués

Autour du théorème CAP

## Réplication

Primaire-secondaire Multi-primaire (multi-leader) Multi-noeuds Résumé

#### Partition

**1** Remarque : en bref, on brosse le portrait de *3 stratégies de réplication*. Chacune va nous permettre de mettre le doigt sur des *difficultés liées à la distribution*.

#### Définition

Définition: la réplication est la copie des mêmes données sur plusieurs machines connectées via un réseau. Un noeud qui contient une copie des données est un réplicat.

- **1** Remarque : rejoint le principe de *redondance*
- **Question**: comment faire pour que *chaque réplicat* soit à jour sur les données?

## Plusieurs stratégies possibles :

- primaire / secondaire (leader/follower, actif/passif, maître/esclave)
- multi-primaires (multi-leader)
- multi-noeuds (leaderless)

## Primaire-Secondaire: principe

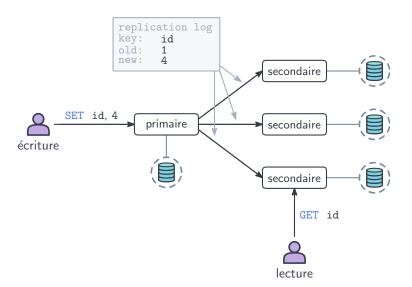
#### Structure:

- 1. un noeud primaire
- 2. les autres sont secondaires

### Fonctionnement lecture / écriture :

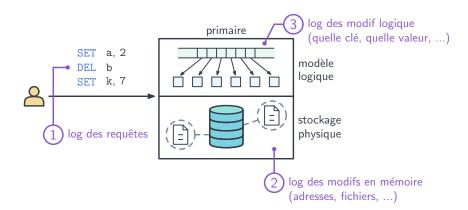
- 1. requêtes d'écriture faites au primaire, qui écrit d'abord la donnée en local et l'envoie aux secondaires sous forme de replication log
- 2. en cas d'écriture, les secondaires reçoivent le replication log du primaire pour faire la mise à jour en local
- 3. les requêtes de lectures faites sur le primaire ou les secondaires

### Schéma



## Replication log

? Question: à quoi ressemble ce replication log?



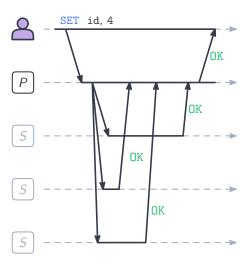
#### En texte

- 1. log des requêtes ( $\simeq$  forward aux secondaires) :
  - o problème du *déterminisme* : que se passe-t-il quand la requête fait appel à de l'aléatoire? différentes valeurs sur chaque noeud?
  - o attention à l'ordre des requêtes de modification!
- 2. log des modifications en mémoire :
  - Write-Ahead Logging (WAL): journal des modifications faites en mémoire
  - o dépendant du matériel et des versions de logiciels de chaque machine
- 3. log des modifications au *niveau logique* :
  - description des modifications, suppressions, mises à jour de documents/tuples, ...

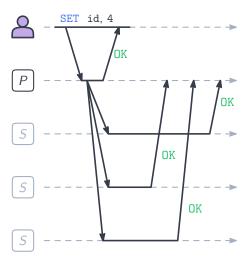
# Synchrone / Asynchrone

- **Question**: le *primaire* est censé *valider* la requête d'écriture, mais *quand le fait-il*?
- Réponse : trois choix
- 1. synchrone : il attend la validation de tous les secondaires
- asynchrone : dès qu'il a fait la modif en local, sans attendre les secondaires
- 3. *un mélange des deux* : par ex *un secondaire synchrone* par sureté, et les autres *asynchrones*
- le synchrone garantit une copie valide des données
- mais si le noeud est en panne, la requête ne peut aboutir!
- en plus de ralentir l'écriture en général

# Exemple synchrone



# Exemple asynchrone



## Replication lag

l'asynchrone peut entraîner un *replication lag* : on essaye de lire une donnée avant qu'elle ne soit modifiée partout

### Quelques exemples:

- lire des données que l'on vient d'écrire (read your own writes)
- accéder plusieurs fois à la même donnée, mais sur des secondaires différents pas forcément à jour (monotonic reads)

Remarque : ces exemples forment des *niveaux intermédiaires* de *cohérence* !

## Noeud en panne

- **Question**: Que se passe-t-il si un noeud tombe en panne?
- Réponse : si le noeud est secondaire, pas de problèmes

## Au redémarrage du noeud

- il a stocké en mémoire les opérations effectuées avant l'arrêt (log)
- demande au primaire les opérations à partir desquelles reprendre les modifications

## Primaire en panne

**Question**: comment faire si le *primaire* s'arrête?

- 1. il faut *déterminer qu'il est off* : par exemple avec des ping réguliers entre les noeuds et un timeout
- 2. choix d'un nouveau primaire : algorithme de vote à la majorité type Paxos, ou choisi par un noeud « contrôleur » (aussi élu).
- 3. reconfigurer le système avec le nouveau primaire : re-router les requêtes vers le nouveau primaire

Remarque : En général, le meilleur candidat pour devenir *primaire* est celui qui a les données les *plus à jour* 

# Multi-primaire (multi-leader) : principe

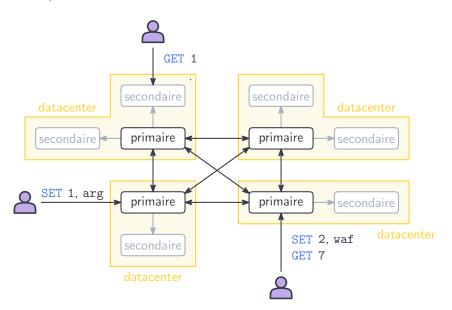
**1** Remarque : dans un primaire-secondaire, les requêtes d'écriture passent par le primaire ... si problème de connexion avec le primaire, plus aucune écriture possible

Value : mettre plusieurs primaires! C'est l'architecture multi-primaire

### Fonctionnement ressemblant au primaire-secondaire :

- un primaire transfère les changements à tous les autres noeuds
- un primaire agît comme un secondaire pour les autres primaires
- généralement asynchrone
  - Remarque : pour transférer des changements, possible de passer par des *primaires intermédiaires*!

### Multi-primaire : schéma



## Pourquoi c'est intéressant?

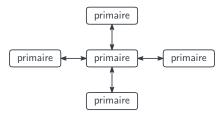
### Applications/services avec plein de datacenter :

- 1 primaire par datacenter, chaque datacenter est en primaire-secondaire
- chaque datacenter est indépendant des autres

### Applications avec opérations hors-ligne :

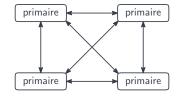
- un client contient un primaire, qui garde les modifications en local
- au retour de la connexion, synchronisation avec tous les autres clients
- ex : calendrier, mails, ...
  - Remarque: similaire aux outils collaboratifs type Google Doc!

### Topologies



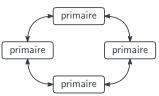
#### anneau / circulaire

• sensiblement identique à étoile



#### étoile

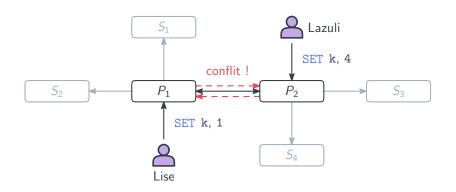
- passage par le primaire central
- en cas de panne, isole les autres (en attente d'une autre étoile)



#### connexion complète

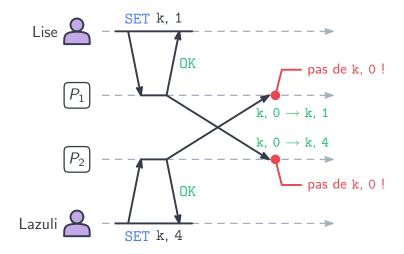
- la plus courante
- moins de problèmes de déconnexion
- mais risques dans l'ordre de réception des messages

### Il y a un os



Problème : en cas d'écritures simultanées de mêmes données sur des primaires différents, la réplication des données va rencontrer un conflit

## Le même problème, version temporelle



#### Gestion des conflits en une slide

les éviter! par ex en disant qu'une valeur n'est modifiée que par un primaire

- « les clés k, m, sont modifiées via P<sub>1</sub> »
- « les clés pouet, i, sont modifiées via  $P_2$  »

#### consensus sur les valeurs

- timestamp sur les requêtes pour savoir qui est le premier
- fusionner les valeurs (dans notre exemple, k, 4/1)

faire remonter le conflit à l'application cliente et sa logique de résolution

- dès l'écriture, au moment du conflit
- à la prochaine lecture des données (les conflits sont stockés et remontés à ce moment-là)
  - **1** Remarque : problème sujet à des recherches!

## Multi-noeuds : principe

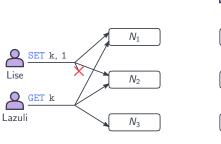
**Question**: pourquoi forcément mettre des primaires/secondaires?

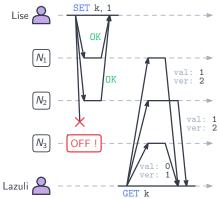
#### Architecture multi-noeuds:

- chaque noeud reçoit lectures et écritures
- une requête est transmise à tous les noeuds
- notion de *quorum*, sur *n* noeuds :
  - o chaque écriture doit être validée par w noeuds
  - o chaque *lecture* est faite sur *r* noeuds

Remarque : en pratique, on utilise aussi de la *partition*. Une donnée est sur *au plus* k < n *noeuds*  $\implies$  la requête n'est envoyée qu'aux noeuds avec la donnée

### Multi-noeuds : schéma





Remarque: on suppose n = 3, w = 2, r = 2 et déjà une paire (k, 0)

## Que s'est-il passé là?

#### Paramètres:

- n = 3 noeuds, w = 2 écritures requises, r = 2 lectures requises
- on a une clé k avec sa valeur (var) 0, version (ver) 1

#### Lise veut remplacer (k, 0) par (k, 1):

- mise à jour OK pour  $N_1$ ,  $N_2$
- non pour N<sub>3</sub> qui a un problème
- opération *validée* car w = 2!

#### Lazuli veut récupérer la valeur associée à k :

- $N_1$ ,  $N_2$  renvoient bien la nouvelle valeur, version 2
- N<sub>3</sub> est revenu mais pas à jour! sa version est plus ancienne ⇒ la valeur n'est pas gardée

## Read repair et anti-entropy

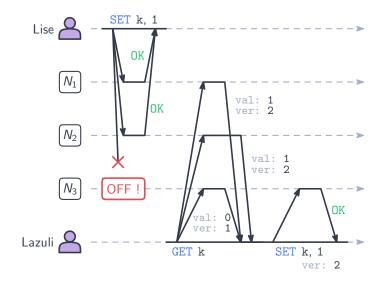
Remarque : génial pour la disponibilité ça! quand il y a un noeud en panne, c'est presque transparent, mais par contre ...

Question: Plus de primaire pour dire aux autres quoi changer et dans quel ordre (replication log) ... comment garantir la cohérence à termes?

#### Deux moyens:

- read repair : on corrige une valeur « périmée » au moment de la lire
- anti-entropy : un processus en tâche de fond qui copie (un beau jour) les données manquantes

## Read repair sur notre exemple



## Choix des valeurs du quorum

- **Question**: comment choisir r et w de sorte qu'on accède toujours à au moins 1 valeur correcte?
- **Réponse** : la cohérence est assurée si r + w > n

Le choix de r et w devient une balance entre cohérence et latence

- r et w grands veut dire données sures mais beaucoup de latence
- possible de favoriser r ou w en fonction des besoins
- choix courant : n impair,  $w = r = \lfloor n/2 \rfloor + 1$

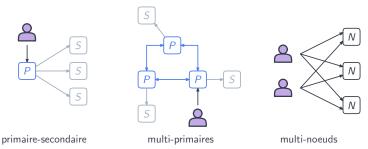
#### Conflits

Remarque: multi-noeuds tolérants aux pannes et intéressants pour la cohérence ... mais on a à nouveau le souci des conflits!

Mêmes stratégies que pour les multi-primaires :

- essayer de les éviter
- consensus sur les valeurs
- faire remonter le conflit
  - Remarque : voir le livre de Martin Kleppmann pour plus de détails!

# Résumé





- primaire-secondaire: populaire (car simple), sans conflits, mais peu tolérant aux pannes
- multi-primaire : plus robuste, mais conflits, généralise primaire-secondaire
- multi-noeuds: plus robuste, quorum pour cohérence/latence, mais conflits

#### **Partition**

Systèmes distribués

Autour du théorème CAP

### Réplication

#### **Partition**

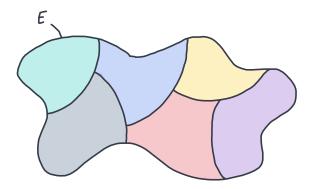
Par intervalle
Par hachage de clé
Rééquilibrage
Routage des requêtes
Réplication + partition
Résumé

Remarque : en bref, il y a *deux manières* de partitionner les données : par *hach*, par *intervalle*. La partition se combine avec la réplication.

### Parti-quoi?

**Définition**: Soit E un ensemble. Une partition de E est une famille  $\mathcal{F} = \{F_1, \dots, F_m\}$  de sous-ensembles (non-vides) de E telle que :

- $F_i \cap F_j = \emptyset$  pour tout  $F_i, F_j \in \mathcal{F}, F_i \neq F_j$
- $\bigcup_{i=1}^m F_i = E$

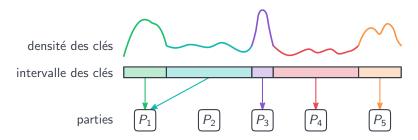


#### Pour nos données

- Question : Pourquoi partitionner nos données sur plusieurs noeuds?
- Réponse : pour répartir un immense jeu de données sur plusieurs machines
- 🚺 Remarque :
- on appelle parfois le partitionnement du sharding
- on aimerait répartir les données équitablement
- on va regarder sur les données de type (clé, valeur)
- on parle juste de partition ici, mais c'est généralement utilisé conjointement avec la réplication

## Partitionnement par intervalles

- Remarque : on suppose que les clés sont ordonnées
- 1. partitionner l'ensemble (ordonné) des clés par intervalles de valeurs :
  - $\circ$  ex : si les clés sont des dates  $\rightarrow$  intervalle de temps
  - o ex : entrées d'une encyclopédie → intervalle de termes
  - ex : nombre entiers → intervalles classiques
- 2. un noeud peut prendre en charge plusieurs parties de la partition



## Quelques propriétés

Remarque : le partitionnement par intervalles est « sémantique », il reflète un peu la structure des données

#### Conséquences:

- ✓ efficace pour chercher des intervalles de clés (range queries)
- X mais très dépendant de la distribution des clés,
- $\rightarrow$  introduit un *déséquilibre dans les parties* et donc un déséquilibre de charge sur le système!

## Partition par hachage de clé

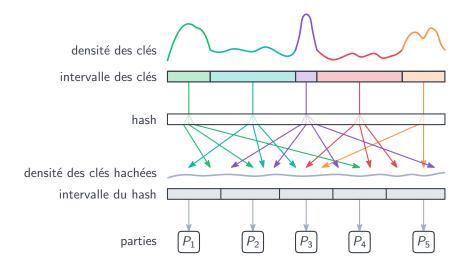
### fonction de hachage:

- ullet calcule un entier (souvent entre 0 et  $2^{32}-1$  ou  $2^{64}-1$ ) à partir d'une clé
- Propriétés souhaitées :
  - fonction injective
  - o distribue les hash de manière uniforme sur l'intervalle

### Principe partition par hachage

- 1. utilisation de la fonction de hachage sur les clés
- 2. partition de l'intervalle des valeurs de hachage
- 3. répartition sur les noeuds

### Schéma



## Quelques propriétés

Remarque : la fonction de hachage distribue uniformément les valeurs dans l'intervalle, on peut séparer les données par des intervalles « uniformes »

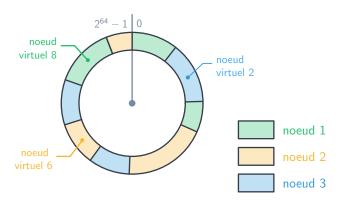
### Conséquences:

X plus possible de chercher des intervalles de clés

✓ plus facile de séparer les données, notamment avec des intervalles de tailles similaires

### Anneau, noeuds virtuels

- **1** Remarque :
- parfois l'espace des clés ou des hash est vu comme un anneau : la dernière valeur boucle sur la première
- la partition logique ne correspond pas forcément à la partition physique. Les parties de la partition des fois appelés noeuds virtuels.



### Rééquilibrer les partitions

- Remarque : les partitions peuvent se déséquilibrer, certains noeuds vont être plus sollicités que d'autres, ... besoin de *rééquilibrage*!
- Attention : pour le rééquilibrage, il faut *minimiser le nombre de données* à déplacer (si jamais)

#### 3 idées

- partition dynamique: on coupe les parties qui deviennent trop grosses
- nombre de parties fixé : on fixe à l'avance un grand nombre de partitions plus petites
- hachage cohérent : chaque noeud introduit m noeuds virtuels répartis par hachage sur l'anneau

## Rééquilibrage dynamique

quand une partie excède une certaine taille, elle est divisée en deux parties de tailles  $\simeq$  égales (split), via la médiane par exemple.

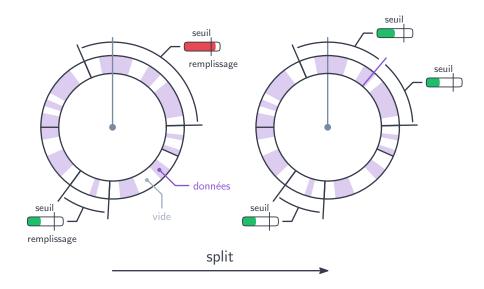
### Valable pour :

- partition par intervalles
- partition par hachage

#### Propriétés:

- taille d'une partie constante, fixée par un seuil
- nombre de parties augmente avec la taille des données
- les nouvelles parties sont stockées sur les noeuds moins chargés

## Schéma



## Nombre fixé de parties

#### Pour *n* noeuds

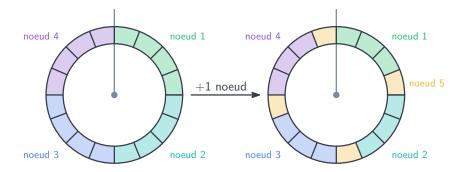
- on divise l'espace en  $m \gg n$  parties (noeuds virtuels) de même taille
- chaque noeud stocke m/n parties
- un nouveau noeud « chipe » le même nombre de parties à tous les autres

Utilisable pour hachage par clé (car répartition uniforme des données)

### Propriétés:

- taille d'une partie augmente avec la taille des données
- nombre de parties constant
- entre les noeuds, on ne bouge que des parties d'un seul bloc

## Schéma



## Hachage cohérent

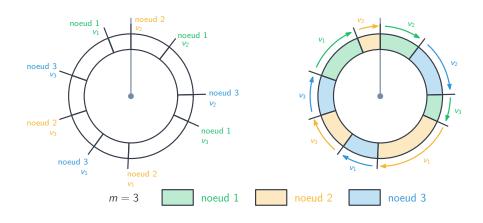
- chaque noeud va avoir m noeuds virtuels placé sur l'anneau avec une fonction de hash
- une clé appartient au premier noeud rencontré dans le sens horaire
- l'ajout d'un noeud rajoute *m* intervalles

### Utilisable pour hachage par clé (toujours l'uniformité)

#### Propriétés:

- nombre de parties proportionnel au nombre de noeuds
- taille des partitions augmente avec la taille des données ...
- mais réduit avec le nombre de noeuds!
  - **1** Remarque : avoir *m* noeuds virtuel par noeud permet de tendre vers l'homogénéité de la charge

## Schéma



## Où vais-je?

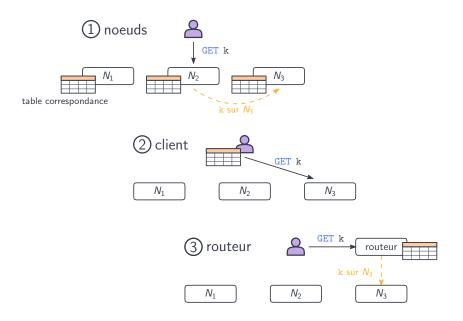
Question: comment savoir sur quelle partition se trouve une donnée?

Réponse : au moyen d'une table de correspondance qui fait le lien entre intervalle de partition et noeud

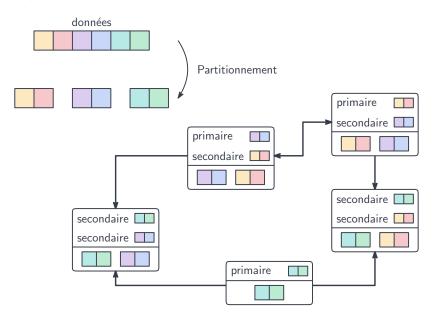
### 3 possibilités de stockage :

- 1. sur chacun des noeuds
- 2. directement sur le client
- 3. sur un noeud tiers qui sert de routeur

### En dessin



## Exemple de partition + réplication



## Résumé

**Définition :** partition (sharding) : séparation et répartition des données sur divers noeuds. Utilisé conjointement avec la réplication.

- Rappel : Deux techniques de partitionnement
  - par intervalle : on partitionne directement sur les clés
  - par hachage : les clés sont hachées puis partitionnées
- Rappel : Pour rééquilibrer des partitions entre les noeuds
  - partition dynamique: si une partie est trop remplie, on la coupe en 2
  - nombre de parties fixé : le nombre de parties est fixé à l'avance
- hachage cohérent : un noeud stocke m parties hachées sur l'anneau
- Remarque : Pour diriger les requêtes : table de correspondance stockée sur le client, les noeuds ou un routeur tier