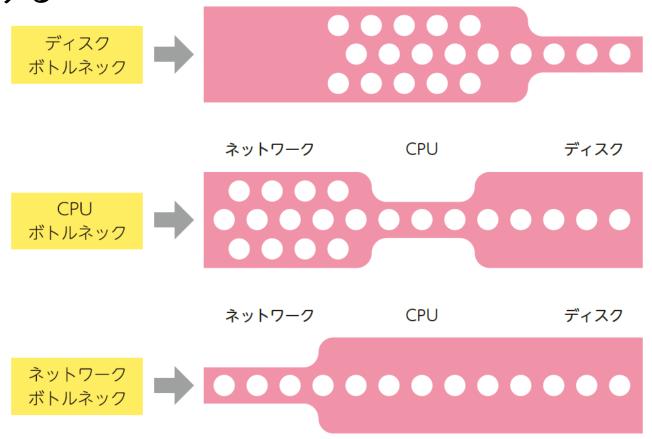
分散ファイルシステム とクラスター計算

性能問題とボトルネック

ビッグデータの分析では大量のデータを扱うため、問題のほとんどは性能問題(分析バッチ処理が朝までに終わらない、BI 製品の画面が重い、予測API の応答速度が遅い)

処理時間の大部分を占めている処理「ボトルネック」を解析して、それを解消する ネットワーク CPU ディスク

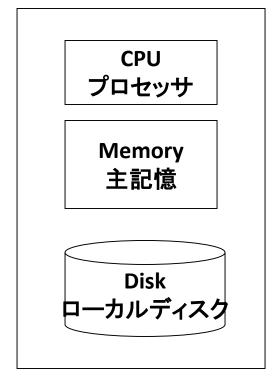


一般的な計算処理

単一のプロセッサー、メインメモリー、ローカルディスク



マルチコア CPU



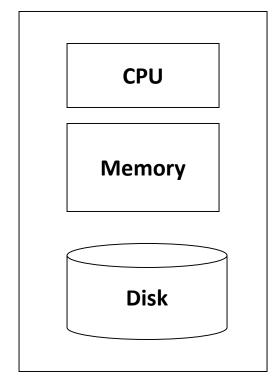
計算ノード

一般的な計算処理

単一のプロセッサー、メインメモリー、ローカルディスク



マルチコア CPU



CPUのクロック周波数



https://www.pc-koubou.jp/magazine/23926

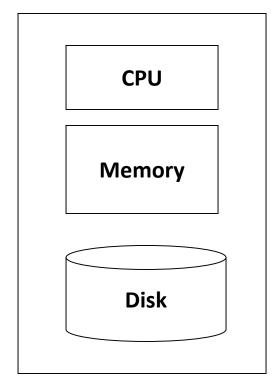
計算ノード

一般的な計算処理

単一のプロセッサー、メインメモリー、ローカルディスク



マルチコア CPU



計算ノード

CPUのクロック周波数 CPUのコア(Core)数



https://www.pc-koubou.jp/magazine/23926

"Classical" Machine Learning & Data Mining, Statistics, ...

small dataの世界

一般的な計算処理 + アクセラレータ

- コアよりも性能や機能が低い演算装置を多数配置
- ・ 基本的な演算(積, 和など)を高い電力効率で実行
- ホストCPUから操作

例) GPGPU (General Purpose computation on Graphic Processing Unit)



一般的な計算処理 + アクセラレータ

- コアよりも性能や機能が低い演算装置を多数配置
- ・ 基本的な演算(積, 和など)を高い電力効率で実行
- ホストCPUから操作

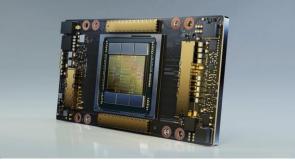
例) GPGPU (General Purpose computation

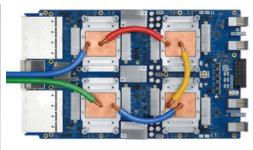
on Graphic Processing Unit)

もともとグラフィック処理用プロセッサGPUをシミュレーションや機械学っ習の計算に使用

例)NVIDIA Tesla P100: 3584 CUDAコア A100: 6912 CUDA cores







Googleが開発I

Deep Learning, +

一般的な計算処理 + アクセラレータ

Different Kinds of Parallelism



CPU - Task Parallelism



GPU - Data Parallelism

Slide form S. Seibert (Anaconda)

専用の並列計算機(スーパーコンピュータ)

多数のプロセッサーと特殊なハードウェア

例) 九州大学のスーパーコンピュータ ITO

(サブシステムA)

システムを構成するサーバ数: 2,000 台

サーバあたりのCPU数: 2個

• CPUあたりのコア数: **18** 個

コアあたりの最大同時演算数: 32

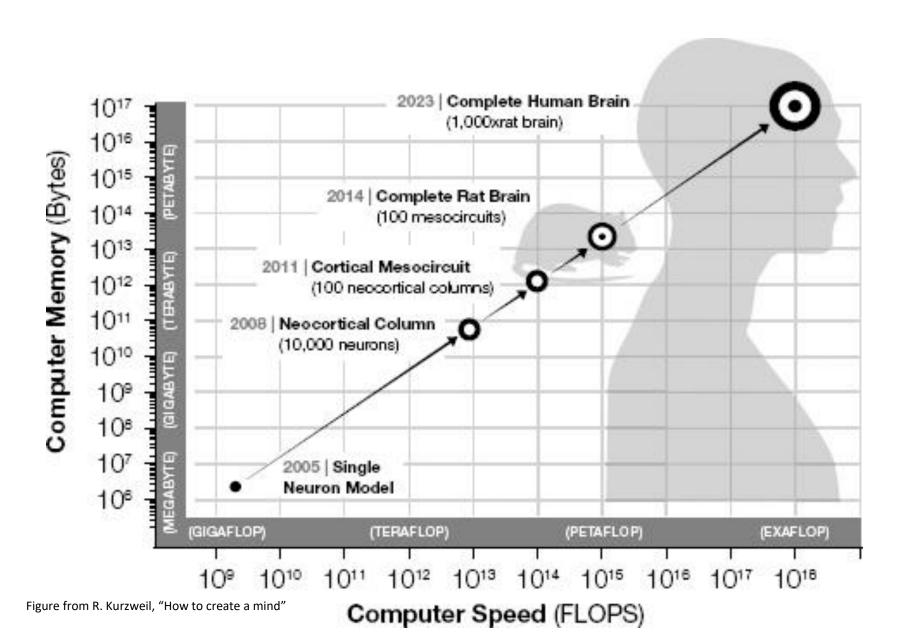
CPUのクロック周波数: 3.0 GHz

計算機 サーバ **CPU**

6912000 GFLOPS(ギガ フロップス) = 2000 * 2 * 18 * 32 * 3.0 一秒間に 6912兆回の演算が出来る

Kilo = 10^3 , Mega = 10^6 , Giga = 10^9 , Tera = 10^{12} , Peta = 10^{15} , Exa = 10^{18}

HUMAN BRAIN PROJECT



歴代1位の一覧

| ランク付け年月 | | 設置国 | ベンダ | 名称 | |
|---------|-----|------------|-------|-----------|--|
| 2019年 | 11月 | | IBM | | |
| 20194 | 6月 | ■■ フノリカ合衆国 | | サミット | |
| 2018年 | 11月 | ■ アメリカ合衆国 | | | |
| 20104 | 6月 | | | | |
| 2017年 | 11月 | | NRCPC | | |
| 2017+ | 6月 | | | カボ・ナルウル | |
| 2016年 | 11月 | | | 117级。《加及之 | |
| 20104 | 6月 | | | | |
| 2015年 | 11月 | ■ 中華人民共和国 | | | |
| 20154 | 6月 | 十千人民共和国 | | | |
| 2014年 | 11月 | | NUDT | 天河二号 | |
| 20144 | 6月 | | NODT | \M_5 | |
| 2013年 | 11月 | | | | |
| 20154 | 6月 | | | | |
| 2012年 | 11月 | ■■ アメリカ合衆国 | Cray | タイタン | |
| 20124 | 6月 | プラカロ水国 | IBM | セコイア | |
| 2011年 | 11月 | ● 日本 | 富士通 | 京 | |
| 2011+ | 6月 | 山本 | | N. | |

歴代1位の一覧

| ランク付け年月 | | 設置国 | ベンダ | 名称 | | |
|---------|-----|---|-------|--------------|--|--|
| 2021年 | 6月 | | | | | |
| 2020年 | 11月 | ● 日本 | 富士通 | 富岳 | | |
| | 6月 | | | | | |
| 2019年 | 11月 | | | | | |
| 2017- | 6月 | ■ アメリカ合衆国 | IBM | サミット | | |
| 2018年 | 11月 | | IDM | | | |
| 2010- | 6月 | | | | | |
| 2017年 | 11月 | | NRCPC | | | |
| | 6月 | | | 神威・太湖之光 | | |
| 2016年 | 11月 | | | TTIM XXIIIIX | | |
| 2010 | 6月 | | | | | |
| 2015年 | 11月 | ■ 中華人民共和国 | | | | |
| 2010 | 6月 | T T Z Z Z Z Z Z Z Z Z Z Z Z Z Z Z Z Z Z | NUDT | | | |
| 2014年 | 11月 | | | 天河二号 | | |
| 20111 | 6月 | | | 7(//3/3 | | |
| 2013年 | 11月 | | | | | |
| 20154 | 6月 | | | | | |
| 2012年 | 11月 | ■ アメリカ合衆国 | Cray | タイタン | | |
| | 6月 | ■■ ノブ・フルロ水田 | IBM | セコイア | | |
| 2011年 | 11月 | ● 日本 | 富士通 | 京 | | |
| | 6月 | Ŭ LIT | 田工畑 | | | |
| 2010年 | 11月 | 中華人民共和国 | NUDT | 天河一号A | | |
| 20104 | 6月 | | | | | |

歴代1位の一覧

2022年5月、<u>TOP500</u>で、 1.102エクサFLOPSを達成 し、<u>富岳</u>を抜き世界1位の スーパーコンピュータとなっ た

Auroraは2023年6月22日に完成 アメリカで2番目の<u>エクサスケール</u> コンピュータとなる 2exaFLOPS/s(毎秒200京回の計算 に相当)

| ランク付け年月 | | 設置国 | ベンダ | 名称 | |
|---------|-----|--------------|-------|-----------|--|
| 2022年 | 6月 | ■ アメリカ合衆国 | HPE | Frontier | |
| | 11月 | | | | |
| 2021年 | 6月 | | | | |
| 2020/ | 11月 | ● 日本 | 富士通 | 富岳 | |
| 2020年 | 6月 | | | | |
| 2010年 | 11月 | | | | |
| 2019年 | 6月 | ■■ マメリカ合衆国 | TDM | サミット | |
| 2018年 | 11月 | - == アメリカ合衆国 | IBM | | |
| 20164 | 6月 | | | | |
| 2017年 | 11月 | 中華人民共和国 | NRCPC | | |
| 20174 | 6月 | | | カロス 十年 カリ | |
| 2016年 | 11月 | | | 14版。《公司》 | |
| 20104 | 6月 | | | | |
| 2015年 | 11月 | | NUDT | | |
| 20134 | 6月 | | | | |
| 2014年 | 11月 | | | 工河一只 | |
| | 6月 | | | 天河二号 | |
| 2013年 | 11月 | | | | |
| 2013年 | 6月 | | | | |

歴代1位の一覧

El Capitan (エル・キャピタン)は、 2019年8月に開発が発表され、 2024年に完成し、2024年11月の TOP500で2.79 エクサFLOPSを達成 し世界最高速となったスーパーコン ピュータ

CPUとGPUのコア数合計は 1,103万9,616基を搭載し ている

| ランク付け年月 | | 設置国 | ベンダ | 名称 | |
|---------|-----|-----------|-------|--------------------|--|
| 2024年 | 11月 | | HPE | El Capitan | |
| | 6月 | ■ アメリカ合衆国 | | | |
| 2023年 | 11月 | | | | |
| 20234 | 6月 | ■ アクカロ水国 | | Frontier | |
| 2022年 | 11月 | | | | |
| 20224 | 6月 | | | | |
| 2021年 | 11月 | | 富士通 | 富丘 | |
| 20214 | 6月 | ■日本 | | | |
| 2020年 | 11月 | → 山本 | | | |
| 20204 | 6月 | | | | |
| 2019年 | 11月 | | IBM | | |
| 20154 | 6月 | アメリカ合衆国 | | サミット | |
| 2018年 | 11月 | | | 9291 | |
| 2018# | 6月 | | | | |
| 2017年 | 11月 | | NRCPC | | |
| | 6月 | | | 神威・太湖之光 | |
| 2016年 | 11月 | | | 117×4 - 7√14/1×=70 | |
| | 6月 | | | | |

スパコン ランキング 性能

2020年 富岳

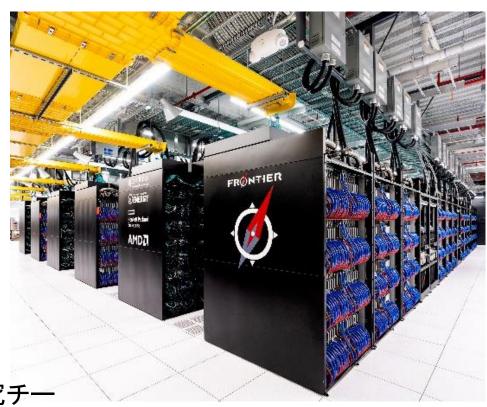
| 順位 | Rmax Rpeak (PFLOPS) | 名称 | コンピュータ設計 プロセッサ, 接続 | ベンダー | 場所 国, 年 |
|----|---------------------------|------------|--|-------|---------------------------------|
| 1 | 442.010 537.212 | 富岳 | A64FX 48C 2.2GHz Tofu interconnect D | 富士通 | RIKEN |
| 2 | 148.600 200.795 | Summit | IBM Power System AC922 Power9 22C + Tesla V100, Mellanox dual-rail EDR InfiniBand | IBM | オークリッジ国立研究所 アメリカ合衆国, 2018 |
| 3 | 94.640 125.712 | Sierra | IBM Power System S922LC Power9 22C + Tesla V100, Mellanox dual-rail EDR InfiniBand | IBM | ローレンス・リバモア国立研 アメリカ合衆国, 2018 |
| 4 | 93.015 125.436 | 神威・太湖之光 | Sunway MPP SW26010, Sunway | NRCPC | 国家超級計算無錫中心(英語版中国, 2016 |
| 5_ | 64.590 89.795 | Perlmutter | HPE Cray EX235n AMD EPYC 7763 64C 2.45GHz, NVIDIA A100 SXM4 40 GB, Slingshot-10 | HPE | ローレンス・バークレー国立・ アメリカ合衆国, 2021 |

性能指標 (Peta FLOPS)

講義の内容について

SUPERCOMPUTER

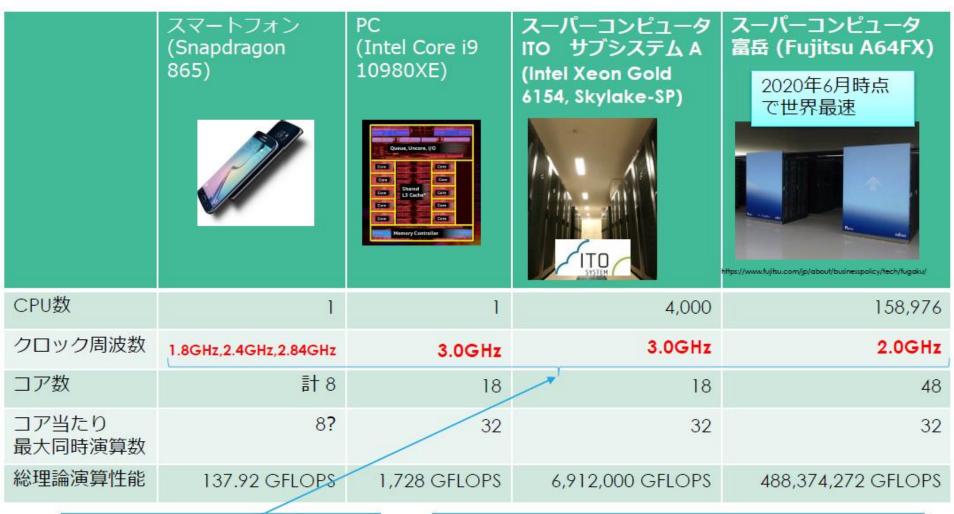




ゲノム科学の研究をやっているある研究チームが、普通のパソコンでやったら30年もかかる計算をサミットで1時間で終わった

https://en.wikipedia.org/wiki/Frontier (supercomputer)

スーパーコンピュータ と PC、スマートフォンの CPUの演算性能



クロック周波数はほぼ同じ



基本的に CPU数やコア数で演算性能を稼ぐ

アクレラレータを加えた性能

| | スーパーコンピュ サブシステム A | ータ ITO サブシステム B | スーパーコンピュータ Summit 世界2位 https://www.lbm.com/thought-leadership/summit-supercomputer/ | スーパーコンピュータ 富岳 (Fujitsu A64FX) 世界1位 |
|-------------------|----------------------|-----------------|---|--|
| CPU数 | 4,000 | 256 | 9,216 | 158,976 |
| クロック周波数 | 3.0GHz | 2.3GHz | 3.07GHz | 2.0GHz |
| コア数 | 18 | 18 | 22 | 48 |
| コア当たり 最大同時演算数 | 32 | 32 | 8 | 32 |
| CPU理論演算性能 | 6.9 PFLOPS | 0.3 PFLOPS | 5.0 PFLOPS | 488 PFLOPS |
| アクセラレータ数 | 0 | 512 | 27,648 | 0 |
| アクセラレータ 理論演算性能 | 0 | 2.7 PFLOPS | 193.5 PFLOPS | 0 |
| 総演算性能 | | 9.9 PFLOPS | 199 PFLOPS | 488 PFLOPS |

ITOの後継として導入 新スーパーコンピュータシステム玄界(げんかい) (2024年10月運用開始) 富士通社のFUJITSU Server PRIMERGYシリーズを中核 とするシステム

新スーパーコンピュータシステム玄界の概要

総理論演算性能は約 13 PFLOPS

ノードグループA 1,024ノード

CPU: Intel Xeon (Sapphire Rapids, 60core) \times 2 / node

RAM: 512 GiB / node

ノードグループB 38ノード

CPU: Intel Xeon (Sapphire Rapids, 60core) × 2 / node

RAM: 1 TiB / node

GPU: NVIDIA H100 (SXM) x 4 / node

SSD: 12.8TB / node

ノードグループC 2ノード

CPU: Intel Xeon (Sapphire Rapids, 56core) × 2 / node

RAM: 8 TiB / node

GPU: NVIDIA H100 (SXM) x 8 / node

SSD: 15.3TB / node

ストレージ

HDD: 55.2 PB

SSD: 0.7 PB





https://www.kyushu-u.ac.jp/ja/notices/view/2699/

<u>クラスター計算(Cluster Computing)</u>

- INTERNET + 大規模なウェブサービスの普及
- ◆ 現代のインターネットアプリケーションでは、巨大なデータを迅速 に管理することが求められるようになった
- ◆ 多くのアプリケーションでは、データは極めて規則的であり、並列 化を活用できる十分な余地がある

<u>クラスター計算(Cluster Computing)</u>

- INTERNET + 大規模なウェブサービスの普及
- ◆ 現代のインターネットアプリケーションでは、巨大なデータを迅速 に管理することが求められるようになった
- ◆ 多くのアプリケーションでは、データは極めて規則的であり、並列 化を活用できる十分な余地がある
- 例:
- ウェブページを重要度に応じてランキングする(次元が 数百億におよぶ行列とベクトルの乗算の繰り返しが生じ る)
- ソーシャルネットワークサイトで友達のネットワークを検索する(数億のノード(個人)と数十億の枝(友達関係)を扱う)

- 20,000,000,000+ web pages x 20KB = 400+ TB
- Assume 1 computer reads 30-35 MB/sec from disk
- How long it would take to read the web (単一計算ノードで)
 - 1 day to read the web
 - 4 months to read the web
 - 2 years to read the web

- 20,000,000,000+ web pages x 20KB = 400+ TB
- Assume 1 computer reads 30-35 MB/sec from disk
- How long it would take to read the web (単一計算ノードで)
 - 1 day to read the web
 - 4 months to read the web
 - 2 years to read the web

- How many pages to print all web pages on the Internet
 - **200,000,000**
 - **200,000,000,000**
 - **200,000,000,000,000**

- How many pages to print all web pages on the Internet
 - **200,000,000**
 - **200,000,000,000**
 - **200,000,000,000,000**

<u>クラスター計算(Cluster Computing)</u>

新しい計算システム+新世代のプログラミングシステムの 先駆け →

独立した計算ノード(プロセッサ,主記憶,ディスク)のクラスター

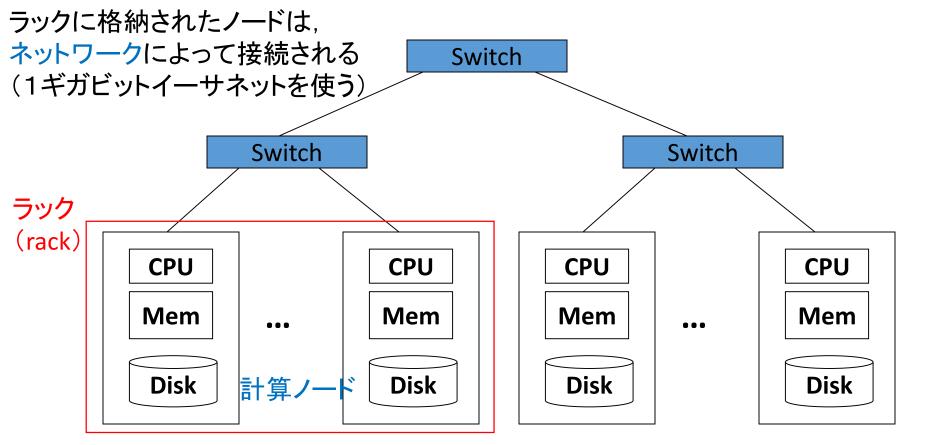
- 有利な点:
- ▶並列化を活用できる
- ▶信頼性(障害対応)
- ▶計算ノードはありふれたハードウェアであり、 専用並列計算機と比べてコストを大きく削減 することができる



http://bit.ly/Shh0RO

計算ノードクラスターの物理的な構成

ラックは異なるレベルのネットワークやスイッチを使って接続さる(2-10 Gbps backbone between racks)



1つのラックに16-64個の計算ノードが配置される



構成要素の障害

- 計算ノードや相互接続ネットワークなどシステムを構成する要素が多くなればなるほど、システムが任意の時点で動かなくなる可能性が高くなる
- ・障害の主要な要因
 - 1. ノードの損失(例えば、ハードデイスクの損傷)
 - 2. ラック全体の損失(他のノードや外界と接続しているネット ワークの障害)
 - One server(node) may stay up 3 years (1,000 days)
 - If you have 1,000 servers, expect to loose 1/day
 - People estimated Google had ~1M machines in 2011
 - 1,000 machines fail every day!

構成要素の障害 → 対策

・重要な計算途中、1つの計算ノードが障害を起こすたびに、処理を中断し構成要素を再起動するのでは、計算を完了させることはできない。...

構成要素の障害 → 対策

・重要な計算途中、1つの計算ノードが障害を起こすたびに、処理を中断し構成要素を再起動するのでは、計算を完了させることはできない...

- 対策
 - (1) ファイルを冗長に保存する

*複数の計算ノード上でファイルを複製する

構成要素の障害 → 対策

・重要な計算途中、1つの計算ノードが障害を起こすたびに、処理を中断し構成要素を再起動するのでは、計算を 完了させることはできない...

- 対策
 - (1) ファイルを冗長に保存する
 - *複数の計算ノード上でファイルを複製する
 - (2) 計算をタスクに分割する
 - *どれか1つのタスクの実行が止まっても、他のタスクに影響を与えることなく再開できる(MapReduceで実現)

分散ファイルシステム (Distributed File System, DFS)

大規模ファイルシステムの特徴

ファイルサイズは巨大(TBレベル)

<u>分散ファイルシステム (Distributed File System, DFS)</u>

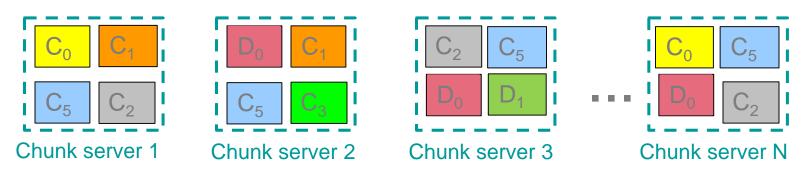
大規模ファイルシステムの特徴

- ファイルサイズは巨大(TBレベル)
- ファイルはチャンク(chunk) に分割される

チャンクサイズ: 通常128MB

各チャンクを3つに複製、3つの異なる計算ノードに置かれる

チャンクの複製を保持するノードは、別のラックに置かれる



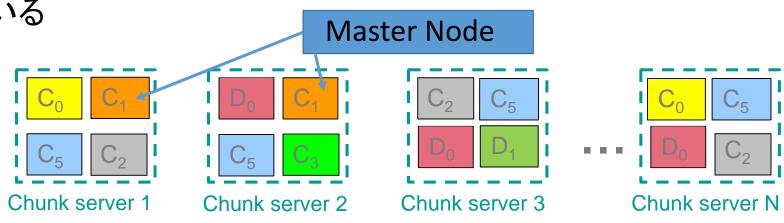
Chunk server は Compute server としても使う

Bring computation directly to the data!

<u>分散ファイルシステム (Distributed File System, DFS)</u>

大規模ファイルシステムの特徴

- マスターノード(Master Node, Name Node)
- *ファイルのチャンクの場所についてのデータ(メタデータ)
- *マスターノード自体も複製される
- *ファイルシステム全体のデイレクトリーは、どこに複製があるかを 知っている
- * デイレクトリーそのものも複製することが可能, DFSの使用者は, デイレクトリーの複製がどこにあるかを知ることができるようになっている



<u>分散ファイルシステム (Distributed File System, DFS)</u>

代表的な製品はHadoop プロジェクトの一部である ■ HDFS の構成 **HDFS** アプリケーション データを分散して格納する DataNode データの保管場所を管理する NameNode 読み込み の二つの役割を持つプロセスから構成されます ファイル 要求 В データ格納場所 HDFS クライアント NameNode ファイルの 一部を返却 読み込み 要求 DataNode DataNode DataNode レプリケーション

分散ファイルシステム (Distributed File System, DFS)

データへのアクセス方法

• アプリケーションからファイルにアクセスする場合は HDFS クライアントを使います

レプリケーション

■ HDFS の構成

DataNode

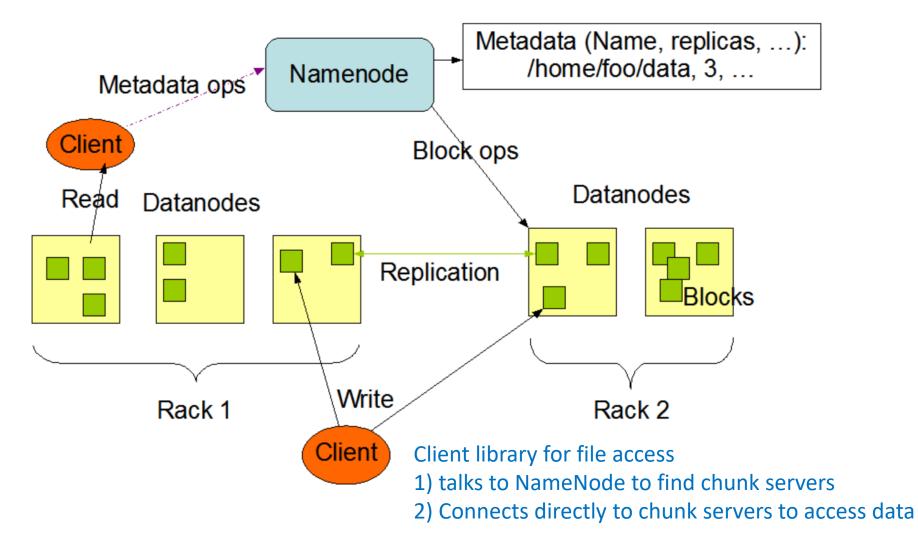
HDFSクライアントは最初にNameNodeに対してファイルが格納されているDataNode群を問い合わせ、次にそのサーバ群からファイルを構成するデータを取得する

データ格納場所 NameNode DataNode

最後にHDFSクライアント上で 一つのファイルに統合し、 アプリケーションに返す

分散ファイルシステム (Distributed File System, DFS)

HDFS Architecture



https://hadoop.apache.org/docs/stable/hadoop-project-dist/hadoop-hdfs/HdfsDesign.html

References

Leskovec et al., Mining of Massive Datasets, 3ed., CUP, 2020.

渡部徹太郎, 図解即戦力 ビッグデータ分析, 技術評論社, 2021.