

Datenreduktion

Hochleistungs-Ein-/Ausgabe

Michael Kuhn

Wissenschaftliches Rechnen
Fachbereich Informatik
Universität Hamburg

2017-06-23

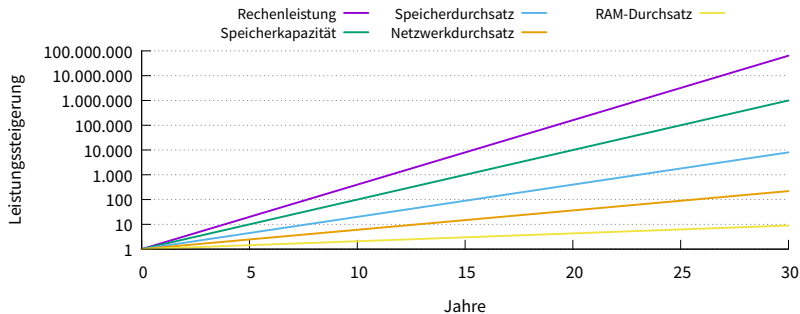


Universität Hamburg
DER FORSCHUNG | DER LEHRE | DER BILDUNG

- 1 Datenreduktion
 - Motivation
 - Speicherkostenmodell
 - Wiederberechnung
 - Deduplikation
 - Kompression
 - Erweiterte Kompression
 - Zusammenfassung

- 2 Quellen

Rechen- und Speicherleistung...



- Rechenleistung: 300x alle zehn Jahre (basierend auf TOP500)
- Speicherkapazität: 100x alle zehn Jahre
- Speicherdurchsatz: 20x alle zehn Jahre

Beispiel: DKRZ

	2009	2015	Faktor
Leistung	150 TF/s	3 PF/s	20x
Knotenzahl	264	2.500	9,5x
Knotenleistung	0,6 TF/s	1,2 TF/s	2x
Arbeitsspeicher	20 TB	170 TB	8,5x
Speicherkapazität	5,6 PB	45 PB	8x
Speicherdurchsatz	30 GB/s	400 GB/s	13,3x
Festplatten	7.200	8.500	1,2x
Archivkapazität	53 PB	335 PB	6,3x
Archivdurchsatz	9,6 GB/s	21 GB/s	2,2x
Stromverbrauch	1,6 MW	1,4 MW	0,9x
Beschaffungskosten	30 M€	30 M€	1x

CMIP5

- Teil des AR5 des IPCC
 - Coupled Model Intercomparison Project Phase 5
 - Vergleich von Klimamodellen für gemeinsame Experimente
- Mehr als 10,8 Millionen Stunden Rechenzeit am DKRZ
 - 482 Läufe, Simulation von insgesamt 15.280 Jahren
 - Mehr als 640 TB Daten wurden berechnet
 - Post-Processing hat die Datenmenge auf 55 TB verringert
- Typische Konfiguration mit niedriger Auflösung:
 - Ein Jahr benötigt ca. 1,5 Stunden auf dem 2009-System
 - Schreibt am Ende einen Checkpoint (4 GB)
 - Ein weiterer Job startet auf Basis des Checkpoints
 - Jeder zehnte Checkpoint wird archiviert
 - Ein Monat Simulation entspricht 4 GB Daten
- Daten waren fast drei Jahre im Dateisystem gespeichert
 - Archivierung für 10 Jahre

Überblick

- Speichere nicht alle produzierten Daten
 - Daten werden in situ analysiert
- Benötigt eine genaue Definition der Analysen
 - Post-mortem-Analysen sind unmöglich
 - Neue Analysen benötigen neue Berechnungen
- Wiederberechnung kann unter Umständen sinnvoll sein
 - Wenn die Speicher- und Archivierungskosten deutlich höher als die Berechnungskosten sind
- Berechnungskosten sind mit dem 2009-System höher als die Archivierungskosten
 - Berechnungsleistung verbessert sich schneller als Speicher

Probleme: Erhaltung von Binärdateien

- Erhalte Binärdateien von Anwendungen und aller ihrer Abhängigkeiten
 - Durch Container und virtuelle Maschinen viel einfacher
- Es ist schwierig Anwendungen auf abweichenden Architekturen auszuführen
 - x86-64 vs. POWER, Big-Endian vs. Little-Endian
 - Emulation verursacht üblicherweise starke Leistungseinbußen
- Wiederberechnung auf dem selben Supercomputer ist machbar
 - Behalte Abhängigkeiten (versionierte Module), statisches Linken

Überblick

- Daten werden in Blöcke aufgeteilt (4–16 KB)
 - Unterschiedliche Aufteilungsmethoden
- Jeder einzigartige Datenblock wird nur einmal gespeichert
 - Mehrfach vorkommende Blöcke werden referenziert
- Bisherige Studien zeigen 20–30 % Einsparung für HPC-Daten
 - Insgesamt mehr als 1 PB untersucht
 - Deduplikation ganzer Dateien: 5–10 %
- Deduplikation hat auch Nachteile
 - Deduplikationstabellen müssen im RAM gehalten werden
 - Je 1 TB Daten ca. 5–20 GB für Tabellen

Overhead

- Deduplikationstabellen speichern Referenzen zwischen Hashes und eigentlichen Daten
 - SHA256-Hash (256 Bit = 32 Byte)
 - 8 KB große Dateisystemblöcke (mit Offsets der Größe 8 Byte)
 - Zusätzlicher Overhead von 8 Byte pro Hash
- Für effiziente Online-Deduplikation müssen sie im Arbeitsspeicher gehalten werden
 - Duplikate müssen bei jeder Schreiboperation gesucht werden
 - Schnelle Speichergeräte (SSDs) sind immer noch um Größenordnungen langsamer

$$1 \text{ TB} \div 8 \text{ KB} = 125.000.000$$

$$125.000.000 \cdot (32 \text{ B} + 8 \text{ B} + 8 \text{ B}) = 6 \text{ GB} \quad (0,6\%)$$

Analyse

	2009	2015	2020	2025
Speicher	5,6+ 1,68 PB	45+ 13,5 PB	270+ 81 PB	1,6+ 0,48 EB
RAM	20+ 33,6 TB	170+ 270 TB	1,5+ 1,62 PB	12,8+ 9,6 PB
Strom	1,6+ 0,24 MW	1,4+ 0,20 MW	1,4+ 0,14 MW	1,4+ 0,09 MW
Kosten	30+ 2,52 M€	30+ 2,38 M€	30+ 1,62 M€	30+ 1,13 M€

- Optimistische Annahme von 30 % Einsparung
- Benötigt mehr zusätzlichen Arbeitsspeicher als für Berechnung vorhanden ist (außer 2025)
- Benötigt deutlich mehr Strom (5–15 %)
- Erhöht Gesamtkosten (3–8 %)

Analyse...

2009	2015	2020	2025
4,3+ 1,3 PB	34,6+ 10,4 PB	207,7+ 62,3 PB	1,2+ 0,4 EB
20+ 25,8 TB	170+ 207,7 TB	1,5+ 1,2 PB	12,8+ 7,4 PB
1,54+ 0,19 MW	1,34+ 0,15 MW	1,34+ 0,1 MW	1,34+ 0,07 MW
28,27+ 1,94 M€	28,27+ 1,83 M€	28,27+ 1,25 M€	28,27+ 0,87 M€

- Deduplikation wird genutzt um selbe Kapazität zu erreichen
- Benötigt immer noch deutlich mehr Arbeitsspeicher
- Stromverbrauch erhöht sich (bis zu 8 %)
- Gesamtkosten sinken ab 2020

Zusammenfassung

- Größere Blöcke senken den Overhead
 - 8 KB → 0,6 %, 16 KB → 0,3 %, 32 KB → 0,15 %
 - Einfluss auf Deduplikationsrate muss beachtet werden
- Deduplikation ganzer Dateien
 - E/A-Durchsatz bleibt gleich
 - Dateien müssen immer erst komplett geschrieben werden
- Offline-Deduplikation
 - Einfacher möglich mit modernen Copy-on-Write-Dateisystemen
 - Nützlich für Deduplikation ganzer Dateien
 - Nicht ganz so leistungskritisch
 - Tabellen müssen nicht immer im RAM gehalten werden

Überblick

- Erfassung der wichtigsten Leistungsmetriken unterschiedlicher Kompressionsalgorithmen
 - Kompressionsrate, Prozessorlast, Stromverbrauch und Laufzeit
- \approx 500 GB Klimadaten (MPI-OM)
 - Vorabtests mit sich wiederholenden und zufälligen Daten
 - Serielle Tests für Grundleistung
 - Parallele Tests für echte Anwendungen

Tracing

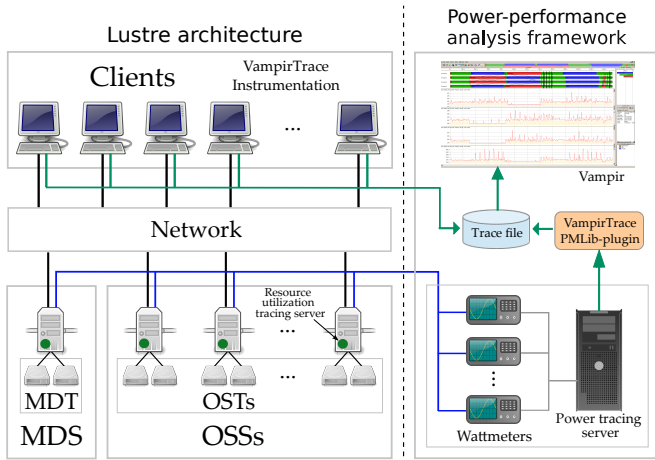


Abbildung: Framework zur Messung der Leistung und des Stromverbrauchs

Tracing...

- Normale Lustre-Installation
 - Clients und Server auf unterschiedlichen Maschinen
- Zusätzliche Instrumentierung
 - VampirTrace für Client-Anwendungen
 - pmserver für Dateisystemserver
 - Server zur Erfassung des Stromverbrauchs
 - Verbunden mit Strommessgeräten
- pmlib-Plugin erlaubt Korrelation von Client- und Serveraktivität

Algorithmen

Kompressionsalgorithmus	Kompressionsrate	Prozessorauslastung	Laufzeitverhältnis
none	1,00	23,7	1,00
zle	1,13	23,8	1,04
lzjb	1,57	24,8	1,09
lz4	1,52	22,8	1,09
gzip-1	2,04	56,6	1,06
gzip-9	2,08	83,1	13,66

Tabelle: Leistungsdaten für Klimadaten

- Laufzeit erhöht sich nur leicht (außer für höhere gzip-Level)
- gzip erhöht Prozessorauslastung deutlich
- lz4 (und gzip-1) am interessantesten

Algorithmen...

Kompressionsalgorithmus	Kompressionsrate	Prozessorauslastung	Laufzeitverhältnis
none	1,00	23,7	1,00
lz4	126,96	15,8	1,28
gzip-1	126,96	23,3	1,24

Tabelle: Leistungsdaten für sich wiederholende Daten

- Mit Hilfe des `yes`-Kommandos erzeugt
- `lz4` erzeugt niedrigere Prozessorlast als keine Kompression
- Beide Algorithmen erhöhen die Laufzeit um ca. 25 %

Algorithmen...

Kompressionsalgorithmus	Kompressionsrate	Prozessorauslastung	Laufzeitverhältnis
none	1,00	23,5	1,00
lz4	1,00	24,1	0,97
gzip-1	1,00	66,1	1,03

Tabelle: Leistungsdaten für zufällige Daten

- Mit Hilfe des `frandom`-Kernelmoduls erzeugt
- `gzip-1` benötigt deutlich mehr Prozessorzeit
- Beide Algorithmen haben kaum Einfluss auf die Laufzeit
 - Erinnerung: serieller Test mit einer Festplatte

Parallele Anwendung

Kompressionsalgorithmus	Laufzeitverhältnis	Stromverhältnis	Energieverhältnis
none	1,00	1,00	1,00
lz4	0,92	1,01	0,93
gzip-1	0,92	1,10	1,01

- IOR-Benchmark, angepasst für realistische Schreibaktivität
- Anwendungsleistung wird nicht beeinträchtigt
 - Höherer E/A-Durchsatz auf den Servern
- Energieverbrauch bei lz4 niedriger
 - Niedrigere Laufzeit und nur leicht erhöhter Stromverbrauch
- Sogar gzip-1 erhöht den Energieverbrauch nur um 1%

Analyse

	2009	2015	2020	2025
Speicher	5,6+ 2,8 PB	45+ 22,5 PB	270+ 135 PB	1,6+ 0,8 EB
Strom	1,6+ 0,025 MW	1,4+ 0,025 MW	1,4+ 0,025 MW	1,4+ 0,025 MW

Tabelle: Vor- und Nachteile von Kompression

- Angenommene Kompressionsrate von 1,5 für $\lambda z4$
- Pessimistische Annahme von 10 % höherem Stromverbrauch
- Laufzeitverhältnis von 1,0
 - Nicht notwendig zusätzliche Prozessoren zu beschaffen

Zusammenfassung

- Kompression kann Speicherkapazität deutlich erhöhen
 - Passende Algorithmen haben vernachlässigbaren Overhead
- Oft keine zusätzliche Hardware notwendig
- Geringer zusätzlicher Stromverbrauch
 - Insgesamt trotzdem lohnenswert
- Anwendungsspezifische Kompression kann Kompressionsraten deutlich erhöhen
 - Dadurch verlustbehaftete Kompression möglich
 - Kompressionsraten > 10 sind möglich

Überblick

- Kompression im Dateisystem kann bereits genutzt werden
 - Lustre unterstützt ein ZFS-Backend
 - Kompression kann einfach in ZFS aktiviert werden
- Momentan allerdings nur statische Ansätze für Kompression
 - Ein Kompressionsalgorithmus pro Dateisystem
 - Dynamischere Ansätze könnten effizienter komprimieren
- Semantische Informationen zur Verbesserung der Kompression
 - Adaptive Kompression muss auch raten
 - Effizientere anwendungsspezifische Kompression

Überblick...

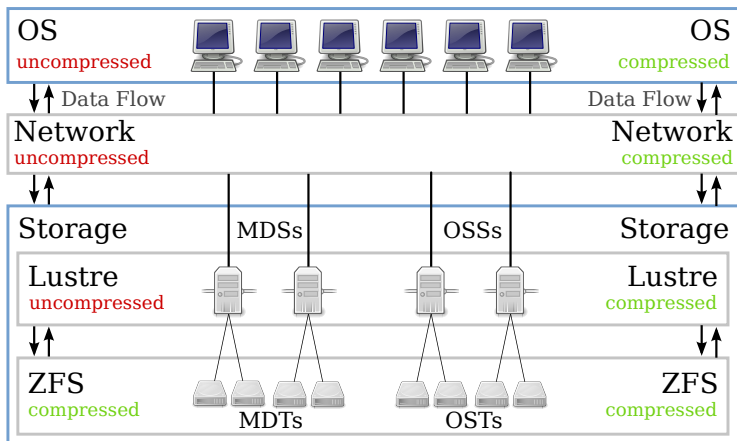


Abbildung: Lustre-Architektur mit Kompression

Unterstützung

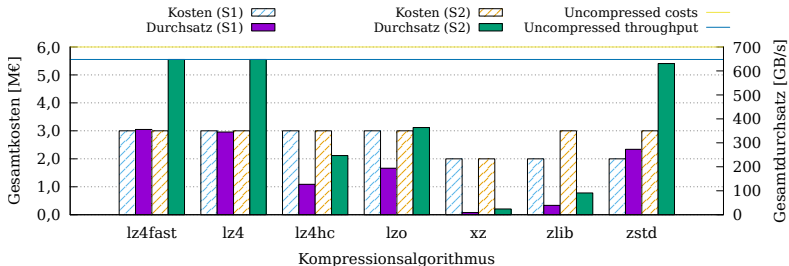
- Unterstützung auf mehreren Ebenen denkbar
 - Jeder Ansatz hat Vor- und Nachteile
 - Kompression auf dem Client beeinflusst die Berechnung, kann aber auch Netzwerkdurchsatz erhöhen
- Bisher keine Unterstützung für clientseitige Kompression
 - Komplet트 transparent für Anwendungen
 - Konfigurierbar mittels `ladvise`
- Kompression ist statisch
 - Nutzung von Informationen über die Daten, die aktuelle Last etc.
 - Sowohl auf Clients als auch Servern nützlich

Kompression: Schichten

Algorithmus	Kompression	Dekompression	Rate
lz4fast	2.945 MB/s	6.460 MB/s	1.825
lz4	1.796 MB/s	5.178 MB/s	1.923
lz4hc	258 MB/s	4.333 MB/s	2.000
lzo	380 MB/s	1.938 MB/s	1.887
xz	26 MB/s	97 MB/s	2.632
zlib	95 MB/s	610 MB/s	2.326
zstd	658 MB/s	2.019 MB/s	2.326

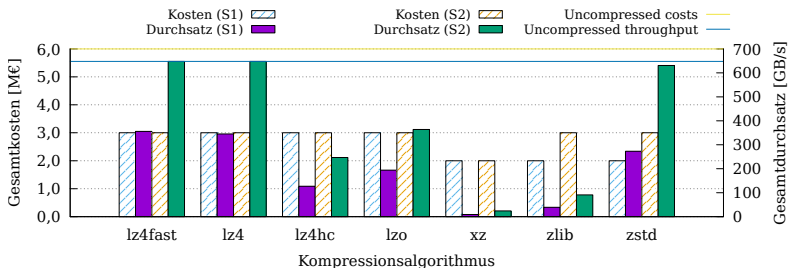
- lz4 und lz4fast allgemein sehr gut, zstd auch interessant
 - lz4fast und zstd können über Parameter angepasst werden
- Mehrere gute Kandidaten für Archivierung

Kompression: Speicher



- S1: So viele SSU/ESU-Paare wie für 50 PB notwendig (geringere Kosten und Durchsatz)
- S2: 50 SSU/ESU-Paare und so viele HDDs wie für 50 PB notwendig (höhere Kosten und Durchsatz als S1)

Kompression: Speicher...



- lz4 und lz4fast beeinflussen Leistung nicht
 - Kosten sinken auf 3.500.000 €
- zstd senkt Durchsatz um 20 GB/s
 - Kosten sinken um 50 % auf 3.000.000 €

Adaptive Kompression [2]

- Adaptive Kompression in ZFS
 - Direkt durch Lustre nutzbar
- Unterstützung für unterschiedliche Modi
 - Leistung, Archivierung, Energieverbrauch
- Unterschiedliche Heuristiken zur Bestimmung der Kompression
 - Basierend auf Dateitypen und Kostenfunktionen
- Für Kostenfunktion werden alle Algorithmen getestet
 - Der beste wird für die nächsten Operationen genutzt

Adaptive Kompression... [2]

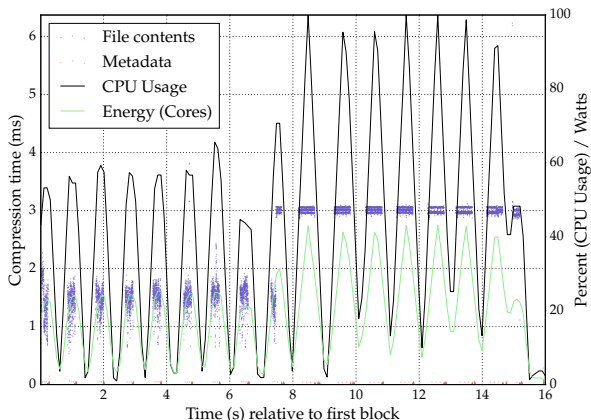


Abbildung: Komprimieren einer gemischten Datei mit gzip-1

Adaptive Kompression... [2]

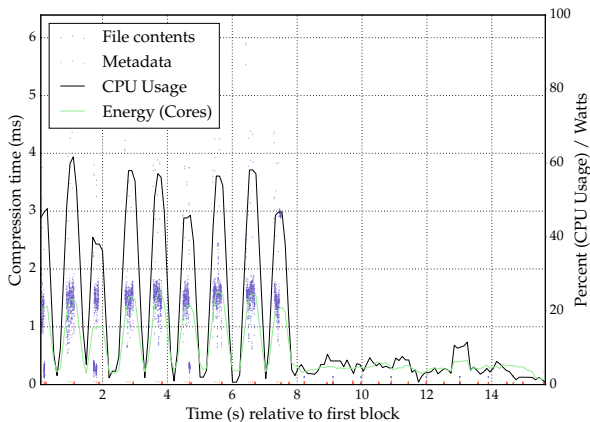


Abbildung: Komprimieren einer gemischten Datei mit dem Archivmodus

Zusammenfassung

- **Wiederberechnung**
 - Nicht alle Ergebnisse werden gespeichert
 - Negative Bilanz bei häufiger Wiederberechnung
- **Deduplikation**
 - Duplikate werden nicht gespeichert, sondern Referenzen auf existierende Blöcke
 - Overhead durch zusätzliche Checks
- **Kompression kann die TCO deutlich senken**
 - Positiver Effekt auf Arbeitsspeicher und Netzwerkdurchsatz
 - Nützlich für Daten, die nicht explizit durch Anwendungen komprimiert werden

Zusammenfassung...

- Genaue Analyse der Kostenfaktoren und Nutzung notwendig
 - Rechenleistung steigt mit jeder Generation um Faktor 20
 - Speicherkapazität steigt nur um Faktor 8
- Schätzung der Kosten für Berechnung, Speicherung und Archivierung
 - Kostenmodelle für Langzeitarchivierung
 - Speicherung von Daten verursacht die größten Kosten
 - Das Problem wird sich weiter verschlimmern

- 1 Datenreduktion
 - Motivation
 - Speicherkostenmodell
 - Wiederberechnung
 - Deduplikation
 - Kompression
 - Erweiterte Kompression
 - Zusammenfassung

2 Quellen

Quellen I

- [1] Konstantinos Chasapis, Manuel Dolz, Michael Kuhn, and Thomas Ludwig. Evaluating Power-Performance Benefits of Data Compression in HPC Storage Servers. In Steffen Fries and Petre Dini, editors, *IARIA Conference*, pages 29–34. IARIA XPS Press, 04 2014.
- [2] Florian Ehmke. Adaptive Compression for the Zettabyte File System. Master's thesis, Universität Hamburg, 02 2015.
- [3] Michael Kuhn, Julian Kunkel, and Thomas Ludwig. Data Compression for Climate Data. *Supercomputing Frontiers and Innovations*, pages 75–94, 06 2016.

Quellen II

- [4] Julian Kunkel, Michael Kuhn, and Thomas Ludwig. Exascale Storage Systems – An Analytical Study of Expenses. *Supercomputing Frontiers and Innovations*, pages 116–134, 06 2014.