

Visual Analytics Milestone 2

Robin Ellerkmann
Jan-Christopher Pien
& Andreas Wegge

OLD T-UNIA

Aufgabe 1

Implementierung Datentyp – Tupel

- Gründe für die Nutzung von Tupeln:
 - Saubere Trennung der einzelnen Messpunkte
 - Einfacher Zugriff
- Gründe für die ausgewählte Implementierung:
 - Entwicklung einer DataPoint-Klasse unter Nutzung des "Tuple"-Klassenbaums von Flink
 - Problematik von Tupeln in Java
 - Optionals innerhalb des Tupels

OLDI-UNIA RASITA

Aufgabe 2

Funktion read_data implementieren

- mittels Java BufferedReader
- --> while loop mit parsing
- Einlesen als LinkedList und dann weitergabe als Java 8 Stream

Aufgabe 3

Selection, Projection & Aggregation implementieren

- Interface DataSource
- Implementierung StreamDataSource kann:
 - Datei einlesen oder zufällige Daten generieren
 - Den Stream "persistent" als List speichern.
 - Die ersten N Ergebnisse einer Operation ausgeben
 - Die geforderten Operationen selection, projection und aggregation mit Komparatoren (atLeast, Same, LessThan) und Aggregatoren (avg, max, min)





09.11.2016.	•
Method Summary	

All Methods Instance	Methods Abstract Methods Default Methods
Modifier and Type	Method and Description
default DataSource <t></t>	aggregation(AggregatorFunction <t> aggregator) Aggregiert alle Datensätze mit der angegebenen Aggregationsfunktion.</t>
default DataSource <t></t>	aggregation(AggregatorFunction <t> aggregator, int count) Aggregiert die gewünschte Anzahl Datensätze mit der angegebenen Aggregationsfunktion.</t>
List <t></t>	collect() Gibt alle Datensätze dieser DataSource als Collection aus.
DataSource <t></t>	firstN(int count) Gibt die ersten n Datensätze dieser DataSource zurück.
void	print() Gibt die Elemente der DataSource auf standard out aus.
<r> DataSource<r></r></r>	projection(Function super T,? extends R projector) Projiziert die Datensätze in dieser Datenquelle auf einen neuen Datentyp.
DataSource <t></t>	reduce(T identity, BinaryOperator <t> reducer) Reduziert die Datensätze in dieser Datenquelle auf einen einzigen Datensatz.</t>
DataSource <t></t>	selection(Predicate super T predicate) Wählt Datensätze aus der Datenquelle aus, die ein gegebenes Prädikat erfüllen.

OLDT-UNIA WOLDT-UNIA BERLIT

Aufgabe 3

Spezifikation von Selection, Projection & Aggregation

Selection (Filter)

$$R \times f \rightarrow [\{r|f(r) = true\}]$$

Projection (Map)

$$R \times f \rightarrow [f(r_1), f(r_2), \dots, f(r_n)]$$

- Aggregation (Reduce)
 - Für einfache Aggregationen (Min, Max, Sum, etc.)

$$R \times f \times I \to f\left(r_n, f\left(r_{n-1}, f\left(\dots, f(r_1, I)\right)\right)\right)$$

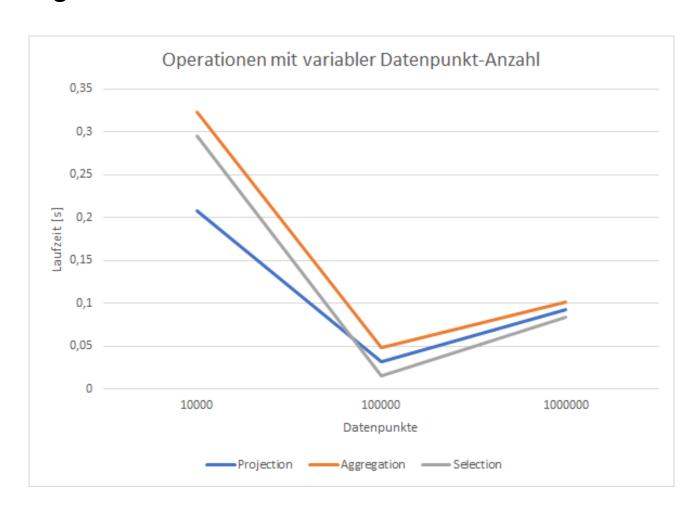
- Für kompliziertere Aggregationen (Avg) müssen mehrere Map-Reduce-Schritte hintereinandergeschaltet werden
- Implementierung Average Aggregation:

```
Average(Stream s, Feld f):
    s.projection(tuple -> (tuple, 1))
    s.reduce((tuple1, tuple2) -> (tuple1[1][f] + tuple2[1][f], tuple1[2] + tuple2[2]))
    s.projection(tuple -> tuple[1]; tuple[1][f] = tuple[1][f] / tuple[2]))
```

OLDT-UNIA BERLIT

Aufgabe 4

Benchmarking durch "Profile"-Funktion

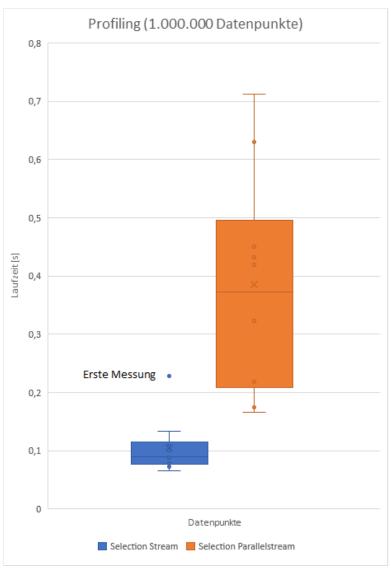


Aufgabe 5

Skalierbarkeit prüfen

- 1.000.000 Datenpunkte
- Ausreißer bei erster Messung
 - Vermutlich wegen Speicherallokation
- Testweise Implementierung mit parallelen Streams
 - Langsamer, da Overhead für das Synchronisieren von Threads nötig







Aufgabe 6

Aufgabe: Zeige, dass ein Datentyp mit den Operatoren σ (Selektion), π (Projektion), γ (Aggregation) und \times (Kartesisches Produkt) die folgenden Tasks unterstützt...

1. Identifizieren:

 $A = \{a_1, ..., a_n\}$ sei eine Menge von n Objekten. Identifiziere Objekte in A die eine bestimmte Bedingung erfüllen.

Definition σ : Seien $D_1, ..., D_n$ Domänen und sei $R \subseteq D_1 \times ... \times D_n$ mit $R\{A_1 : D_1, ..., A_n : D_n\}$ eine n-stellige Relation auf diesen Domänen. Sei c eine Selektionsbedingung, d. h. ein Boolscher Ausdruck aus Attributen $(A_1, ..., A_n)$, Operatoren $(=, \neq, \geq, <, <)$ und logischen Junktoren (\land, \lor) . Dann ist die Selektion wie folgt definiert:

$$\sigma_c(R) := \{ \mu : (c \left[\mu \right] = true) \land (\mu \in R) \}$$

wobei μ die Tupel der Relation sind.

Die Datenstruktur enthält eine Menge A von Objekten. Die Objekte sind gleichförmige Elemente der Extension einer Relation, d.h. jedes Objekt ist ein Tupel einer bestimmten Relation R. Die Datenstruktur unterstützt weiterhin den Operator Selektion. Die Selektion σ ist äquivalent zu dem Task "Identifizieren", soweit sich die gefordeten Bedingungen als Boolscher Ausdruck beschreiben lassen. Somit lässt sich der Task "identifizieren" durch den Operator σ realisieren.

2. Vergleichen:

 $A = \{a_1, ..., a_n\}$ sei eine Menge von n Objekten und $C^k = A \times_1 ... \times_k A$ eine beliebige Relation. Vergleiche Objekte $\{a_1, ..., a_k\}$ in A um geordnete Paare $a_{\pi(1)}Ca_{\pi(2)}C...Ca_{\pi(k-1)}Ca_{\pi(k)}$ zu erkennen die C^k erfüllen (π ist eine valide Permutation der Indizes).

3. Merkmale erkennen:

 $A = \{a_1, ..., a_n\}$ sei eine Menge von n Objekten und F_l eine Familie von Funktionen. Erkenne alle Untermengen $\{a_1, ..., a_k\}$, die eine Funktion $F \in F_l$ zu true auswerten.

OLD T-UNIL RSITA

Aufgabenaufteilung

- Jan: Einrichten des Projekts, der Interfaces und der meisten Klassen (Komparatoren, Aggregatoren und DataSource) für Flink (1. Implementation) und dann auf Basis von Java8 Streams (2. Implementation – in Nutzung)
- Robin: Entwicklung des Profiling/Benchmarking und der zufälligen Datengenerierung, Testen und Messen, Verfeinerung der Implementierung, Präsentation und Dokumentation
- Andreas: Schreiben der Projektion und des avg-Aggregators, Verfeinerung der Implementierung, Beweisskizze (unfertig), Präsentation und Dokumentation