

Aufbau einer Kompilationseinheit, Qualified Identifier und Scopes, Prozedurales Programmieren in Java, Typkonversionen, Arrays, Fallstudie Zufallssurfer

2. JAVA

57

Aufbau einer Kompilationseinheit

- Kompilationseinheit (Datei) besteht aus *Klassen*.
 - Höchstens eine Klasse pro Einheit ist *public* und trägt den Namen der Kompilationseinheit
- Mit **package** kann eine Klasse einem Paket (einer Ansammlung von Klassen) zugeordnet werden.
- Mit **import** können Klassen im aktuellen Namensraum sichtbar gemacht werden. Das erlaubt kürzere Schreibweisen.
 - Import entspricht *nicht* dem **include** von C++ oder dem **uses** von Pascal.
 - In jedem java-Programm gibt es "versteckt" ein **import java.lang.***
 - "Fremde" Klassen können über *voll qualifizierenden Namen* (*qualified identifier*) immer verwendet werden.

```
package ...;
import ...;

public class A{
    ...
}

class B{
    ...
}

class C{
    ...
}
```

58

Qualifizierende Namen

```
package MyLibrary;
import java.lang.*;
```

```
public class Hello {

    public static void main(String[] args) {
        java.lang.System.out.println("Hello World.");
    }
}
```

Der Java Compiler fügt dieses hier (für uns unsichtbar) ein

Wegen des (versteckten) Imports oben kann das auch kürzer geschrieben werden:

```
System.out.println("Hello World.");
```

Aufruf: `java MyLibrary.Hello`

59

Qualifizierende Namen Analogie

Schweiz.Zürich.Clausiusstr.59.H.13

Diese Adresse ist weltweit eindeutig und ist somit *voll qualifizierend*.

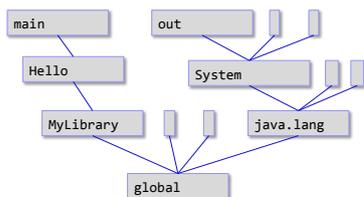
Bin ich schon in der Schweiz und Zürich und in der Clausiusstrasse, so genügt die Angabe von

59.H.13

60

Scopes (Sichtbarkeitsbereiche)

... haben übrigens Baumstruktur!



61

Aufbau einer Klasse

- Klasse besteht aus
 - Instanzen- und Klassenvariablen
 - Benannte Konstanten
 - Methoden
 - Methoden übernehmen die Rolle von Funktionen / Prozeduren in anderen Sprachen
 - Konstruktoren sind spezielle Methoden, sie werden beim Erzeugen einer Klasse automatisch aufgerufen
 - Code im Klassenkörper
 - wird beim Instanzieren der Klasse ausgeführt
 - falls **static** so wird er bei erstmaliger Verwendung der Klasse ausgeführt

```
public class A{

    public static int F(int x)
    {
        ...
        return j
    }

    A()
    {
        ...
    }

    // Code im Klassenkörper
    ...
}
```

62

Aufbau einer Klasse

- Bei eigenständigen Programmen muss es eine main-Methode geben:


```
public static void main(String args[]) {
    ...
}
```
- Jede Klasse kann eine solche main-Methode enthalten. Sie wird beim *Aufruf der Klasse* ausgeführt.
- Klassen können getrennt übersetzt werden
- Variablen im Klassenkörper (ausserhalb von Methoden) sind global zu allen Methoden der Klasse

```
public class A{
    ... main (....)
    {
        ...
        return j
    }
    ...
    int k;
}
```

63

Methoden

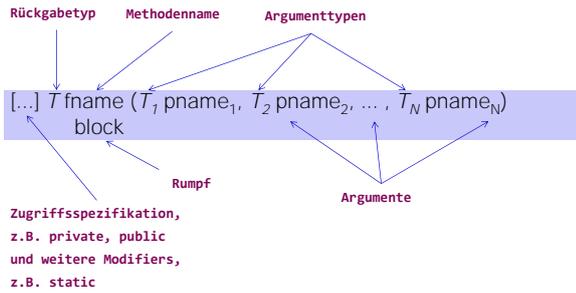
- Methoden haben immer
 - Name
 - Rückgabtyp
 - (potentiell leere) Parameterliste
- und optional
 - Zugriffsspezifizierer
 - Weitere Modifizierer

Beispiel:

```
public static void main(String args[])
{ ... }
```

64

Methodendeklaration



65

Prozedurales Programmieren in Java

Statische Methoden spielen bei Java die Rolle von Prozeduren in Pascal

```
public class Newton {
    // return the square root of c, computed using Newton's method
    public static double sqrt(double c) {
        if (c < 0) return Double.NaN;
        double EPS = 1E-15;
        double t = c;
        while (Math.abs(t - c/t) > EPS*t)
            t = (c/t + t) / 2.0;
        return t;
    }
    ...
}
```

66

Prozedurales Programmieren in Java

Aufruf der statischen Methode aus der gleichen Klasse heraus

```
public class Newton {
    public static double sqrt(double c) { ... }

    public static void main(String[] args) {
        for (int i = 0; i < args.length; i++) {
            double a = Double.parseDouble(args[i]);
            double x = sqrt(a);
            System.out.println(x);
        }
    }
}
```

67

Prozedurales Programmieren in Java

Aufruf der statischen Methode aus einer anderen Klasse heraus (im gleichen Paket)

```
public class NewtonTest {
    public static void main(String[] args) {
        for (int i = 0; i < args.length; i++) {
            double a = Double.parseDouble(args[i]);
            double x = Newton.sqrt(a);
            System.out.println(x);
        }
    }
}
```

Labels: Klassename (Newton), Methodenname (sqrt)

Statische Methoden können also über den Namen der beinhaltenden Klasse angesprochen werden.

68

Globale Variablen?

Statische Variablen (also Variablen mit Modifizierer **static**) spielen bei Java die Rolle von globalen Variablen in Pascal

- Statische Variablen existieren jeweils nur einmal pro Klasse, sie werden auch als Klassenvariablen bezeichnet.
 - Nicht statische Variablen existieren jeweils nur einmal pro Instanz einer Klasse (Objekt) – später mehr dazu
- Statische Variablen werden *äusserst selten* verwendet

69

Typkonversionen

- Java ist streng typisiert.
 - Compiler detektiert statische Inkompatibilitäten
 - Laufzeit detektiert dynamische Inkompatibilitäten

```
int i = 100;
float f = 2.712f;
i = f; // type mismatch. Cannot convert from double to int.
i = (int) f; // das geht: explizit konvertiert
f = i; // das geht auch: implizit konvertiert zu einem grösseren Wertebereich

Tier tier;
...
Hund hund = (Hund) tier; // explizit konvertiert, dynamisch geprüft
                        (erklären wir später)
```

aber stimmt "grösser" eigentlich?

70

Arrays

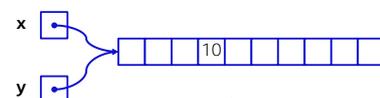
- Arrays sind konzeptuell grundsätzlich *dynamisch* erzeugt


```
int [] b; // array von ints
b = new int[10]; // Grösse 10: Indices von 0..9
...
b = new int[20]; // kann neu zugewiesen werden
int [] x = new int[10]; // das geht auch
```
- Die Grösse eines Arrays kann also zur Laufzeit festgelegt werden.
 - Ein Array kann in dieser Form jedoch nicht einfach "wachsen".

71

Arrays sind Zeiger

```
int [] x = new int[10];
int [] y;
y = x; // was passiert hier?
y[3] = 10; // und hier?
```



Wann gilt `y == x` ?

Arrays sind Zeiger auf Speicherobjekte: Vorsicht bzgl. Kopiersemantik ("Aliaseffekt") und beim Vergleich zweier Array-Variablen.

72

Arrays sind nicht primitiv

- Arrays tragen *Metadaten* mit sich herum:


```
int[] sq = new int[7];
for (int i=0; i < sq.length; i++) sq[i]=i*i;
sq[8] = 100;
```

`java.lang.ArrayIndexOutOfBoundsException`

- Es funktioniert sogar `print(sq);` mit


```
static void print (int a[])
{
    for (int i=0; i < a.length; ++i)
        { System.out.println("a[" + i + "]=" + a[i]);}
}
```

73

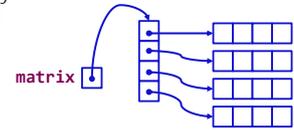
Mehrdimensionale Arrays

```
float [][] matrix = new float [4][4];
for (int r=0; r < matrix.length; ++r)
    for (int c=0; c < matrix[r].length; ++c)
        matrix[r][c] = (r==c) ? 1 : 0;
```

ternärer Operator
`b ? a : b` ergibt
 a wenn b wahr ist,
 sonst b

`matrix[x]` ist ein `float[]` somit geht auch
`matrix[x] = new float[y];`

Eine mehrdimensionales Array
 ist also ein Array von Zeigern!



74

Argumente

Beim Aufruf eines Programmes mit Parametern via
`java Programmname [Parameter]`
 werden die (whitespace getrennten) Parameter der `main` Methode als
 ein Array von Strings in der Variable `args` übergeben.

```
public class Parameter{
    public static void main(String[] args) {
        for (int i = 0; i<args.length; ++i)
            System.out.println("arg[" + i + "]=" + args[i]);
    }
}
```

Eingabe `java Parameter a13 b c=1`

Ausgabe: `arg[0]=a13`
`arg[1]=b`
`arg[2]=c=1`

75

Ein Java Programm mit Argumenten

```
public class Test{
    public static void main(String[] args) {
        for (int argIndex = 0; argIndex < args.length; ++argIndex)
        {
            String numString = args[argIndex];
            int num=0;
            for (int numIndex = 0; numIndex < numString.length(); ++numIndex)
            {
                num *= 2;
                if (numString.charAt(numIndex) == '1') ++num;
            }
            System.out.print(numString + "=" + num + "\n");
        }
    }
}
```

Übung: Welche Ausgabe erzeugt der Aufruf `"java Test 1001"` ?

76

System.in, System.out, System.error

Beim Aufruf eines Programmes (genauer: beim Start der Virtuellen Maschine) werden ein Ausgabe-, ein Fehlerausgabe- und ein Eingabestrom instanziiert.

- System.out, System.err**
 Ausgabe und Fehlerausgabe unterscheiden sich nur marginal (z.B. wird Ausgabe über Fehlerstrom in Eclipse rot ausgegeben).
 - Typische Verwendung `System.out.print()`
- System.in**
 Eingabestrom liest typischerweise Zeichen von der Tastatur und liefert Buchstaben.
 - Typische Verwendung über `java.util.Scanner`

77

Umleiten der Ein- und Ausgabe

- Ausgabe in eine Datei
`java Klassenname [Parameter] > Dateiname`
- Eingabe von einer Datei
`java Klassenname [Parameter] < Dateiname`
- Umleitung: Ausgabe von Klasse A als Eingabe von Klasse B
`java A [Parameter] | java B [Parameter]`

Sehr nützliches Tool zur generischen Verwendung von Funktionalität über die Kommandozeile

78

Ein-/Ausgabe Einfaches Beispiel

```
public class Ausgabe {
    public static void main(String[] args) {
        int len = 0;
        if (args.length > 0)
            len = Integer.parseInt(args[0]);
        System.out.println(len);
        for (int i = 0; i < len; ++i)
            System.out.print(" ");
    }
}

import java.util.Scanner;
public class Eingabe {
    public static void main(String[] args) {
        Scanner scanner = new Scanner(System.in);
        if (scanner.hasNextInt()) {
            int len = scanner.nextInt();
            int sum = 0;
            while (len-- > 0 && scanner.hasNextInt())
                sum += scanner.nextInt();
            System.out.println("sum = "+sum);
        }
        scanner.close();
    }
}
```

```
Aufruf java Ausgabe 5
Ausgabe 5 0 1 2 3 4 5

Aufruf java Eingabe 2
Eingabe 2 1 2
Ausgabe sum = 3

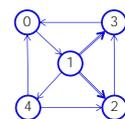
Aufruf java Ausgabe 100 | java Eingabe
Ausgabe sum = 4950
```

79

Fallstudie: Der Zufallssurfer, Pagerank

Modell

- Zufallssurfer startet auf einer beliebigen Seite $s_0 \in \{0..n-1\}$ des www und klickt sich von dort weiter auf andere verlinkte Seiten.
- Bei jeder Entscheidung wird jeder Link mit gleicher Wahrscheinlichkeit angewählt.
- Darüber hinaus gibt es eine Grundwahrscheinlichkeit d , dass mit einer beliebigen Seite neu gestartet wird.
- Gibt es keinen ausgehenden Link, so wird gleichverteilt von beliebiger Seite gestartet.
- Wie gross ist die Wahrscheinlichkeit, dass er nach sehr langer Zeit auf Seite x landet?



Eingabe:

```
5
0 1
1 2 1 2 1 3 1 3 1 4
2 3
3 0
4 0 4 2
end
```

Sedgewick, 1.6.

80

Übergangsmatrix

Für jede Entscheidung gilt

$$p_{ij} := \mathbb{P}(s_t = j \mid s_{t-1} = i, \dots) = \mathbb{P}(s_t = j \mid s_{t-1} = i) = \begin{cases} d \cdot \frac{1}{n} + (1-d) \cdot \frac{l_{ij}}{c_i} & \text{falls } c_i \neq 0 \\ \frac{1}{n} & \text{sonst} \end{cases}$$

Die Entscheidung hängt nur vom derzeitigen Aufenthaltsort ab (Markov-Eigenschaft)

wobei

- l_{ij} Anzahl Links von i nach j und
- c_i Anzahl ausgehende Links von i

81

Übergangsmatrix

(p_{ij}) lässt sich als Matrix darstellen und es ergibt sich im vorliegenden Beispiel, mit $d=0.1$

Jede Zeile ist ein Wahrscheinlichkeitsvektor

W't von der Seite 1 startend auf die Seite 3 zu wechseln

$$P := (p_{ij})_{0 \leq i, j < n} = \begin{bmatrix} .02 & .92 & .02 & .02 & .02 \\ .02 & .02 & .38 & .38 & .20 \\ .02 & .02 & .02 & .92 & .02 \\ .92 & .02 & .02 & .02 & .02 \\ .47 & .02 & .47 & .02 & .02 \end{bmatrix}$$

82

Generierung der Übergangsmatrix

```
public class Transition {
    public static void main(String[] args) {
        java.util.Scanner scanner = new java.util.Scanner(System.in);
        int N = scanner.nextInt(); // Anzahl Seiten
        int[][] counts = new int[N][N]; // counts[i][j] = # links Seite i -> j
        int[] outDegree = new int[N]; // outDegree[i] = #links Seite i

        while (scanner.hasNextInt()) { // Akumulieren der link Counts.
            int i = scanner.nextInt();
            int j = scanner.nextInt();
            outDegree[i]++;
            counts[i][j]++;
        }
        System.out.println(N + " " + N);
        ...
    }
}
```

Eingabe von System.in

83

Generierung der Übergangsmatrix

```
....
for (int i = 0; i < N; i++) { // W'tverteilung Zeile i
    for (int j = 0; j < N; j++) { // W'tswert Spalte j
        double p;
        if (outDegree[i] > 0) // Zeile i hat ausgehende Kanten
            p = .90 * counts[i][j] / outDegree[i] + .10 / N;
        else // Spezialfall Zeile i hat keine ausgehende Kanten
            p = 1.0 / N;
        System.out.printf("%7.5f ", p);
    }
    System.out.println();
}
scanner.close();
}
```

Umlenkung der Eingabe

z.B. Aufruf: `java Transition < "tiny.txt"`
Quelle <http://introcs.cs.princeton.edu/java/Section 2.6>

84

Separation of Concerns

Mit der Generierung der Übergangsmatrix und folgender generischer Einlesefunktion für Matrizen ...

```
public static double[][] InputMatrix()
{
    java.util.Scanner scanner = new java.util.Scanner(System.in);
    int M = scanner.nextInt(); // Zeilen
    int N = scanner.nextInt(); // Spalten
    // Daten
    double[][] p = new double[M][N];
    for (int i = 0; i < M; i++)
        for (int j = 0; j < N; j++)
            p[i][j] = scanner.nextDouble();
    return p;
}
```

Spezifikation der Kanten

Übergangsmatrix ausgeben

Übergangsmatrix einlesen

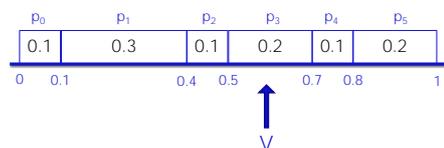
Simulation

... können wir uns nun mit der Essenz des Problems beschäftigen

85

Simulation eines Schrittes

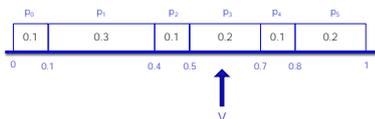
- Wir wollen das Verhalten des Surfers simulieren
- Wie erzeugen wir das zufällige Verhalten gemäss P ?
- Methode zur Generierung von Zufallszahlen uniform verteilt auf Intervall $[0,1)$ ist vorhanden: `Math.random()`
- Also: bereits vorhanden: Zufallsvariable V mit $\mathbb{P}(V \in [l, r)) = r - l, \quad 0 \leq l \leq r \leq 1$
- Sampling Idee:



86

Simulation eines Schrittes

```
public static int Simulate(double[] prob)
{
    int res=0;
    double r = Math.random();
    double sum = 0.0;
    for (int j = 0; j < prob.length; j++) {
        sum += prob[j];
        if (r < sum) {res = j; break;}
    }
    return res;
}
```



87

Simulation der Kette

```
public class RandomWalk{
    public static double[][] InputMatrix() {...}
    public static int Simulate(double[] prob) {...}

    public static void main(String[] args) {
        int T=100;
        if (args.length > 0) T = Integer.parseInt(args[0]); // number moves
        double [][] p = InputMatrix();
        assert p.length == p[0].length;
        int N = p.length;
        int[] freq = new int[N]; // freq[i] = # times surfer hits page i
        int page = 0;

        for (int t = 1; t <= T; t++)
        {
            page = Simulate(p[page]);
            freq[page]++;
        }

        for (int i = 0; i < N; i++)
            System.out.printf("%8.5f", (double) freq[i] / T);
    }
}
```

Eigentliche Kernaufgabe sehr einfach geworden

88

Page Rank

- Die Frequenzen, die wir pro Seite berechnen sind ein Mass für die "Beliebtheit" einer Seite und werden als Pagerank bezeichnet.
- Der Algorithmus von Google zur Auswahl der angezeigten Seiten basiert auf der effizienten Berechnung des Pageranks (in mittlerweile leicht modifizierter Form).

89

MCMC

- Die Simulation, die wir oben ausgeführt haben, ist die Simulation einer Markov-Kette
- Zufallsbasierte Simulationen nennt man auch Monte-Carlo Verfahren.
 - Hier haben wir es also sogar mit einem Markov Chain Monte Carlo (MCMC) Verfahren zu tun!

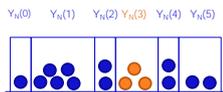
90

Anzahl Iterationen?*

Frage: Wie viele Iterationen genügen bei gegebener gewünschter Genauigkeit, z.B. auf die 3. Stelle nach dem Komma?

Vereinfachtes (Gedanken-)Experiment: Ziehe identisch verteilte, unabhängige Zufallszahlen $X_i, i = 1 \dots N$ mit (unbekannter) Erfolgswahrscheinlichkeit $p_x = \mathbb{P}(X_i = x), x \in \{0 \dots n - 1\}$

- Betrachte $Y_N(x) = \sum_{i=1}^N \delta(X_i = x)$
- $Y_N(x)$ haben Binomialverteilung.
- Erwartungswert $\mathbb{E}\left(\frac{Y_N(x)}{N}\right) = p_x$
- Varianz $\mathbb{V}\left(\frac{Y_N(x)}{N}\right) = \frac{p_x \cdot (1-p_x)}{N}$



91

Anzahl Iterationen?*

- Approximation der Binomialverteilung durch Normalverteilung mit Varianz $\sigma_x^2 = \frac{p_x \cdot (1-p_x)}{N}$

Das ist nicht die beste Approximation, aber für unsere Zwecke hier reicht's

- 95% aller Messwerte haben eine Abweichung von höchstens 2 Standardabweichungen σ_x
- Das heisst die Genauigkeit ϵ der Approximation skaliert mit $\frac{1}{\sqrt{N}}$
- 95% Konfidenzintervall, worst case ($p=0.5$) ergibt $N = \frac{1}{\epsilon^2}$
- $\epsilon = 0.001 \Rightarrow N = 10^6$ (!)

92

Geht das nicht schneller?*

- Wir kennen die Übergangswahrscheinlichkeiten
- Beginnen wir (z.B.) mit dem Wahrscheinlichkeitsvektor $v = (1, 0, \dots, 0)$,

starten also mit W't 1 im ersten Knoten, dann können wir die Wahrscheinlichkeiten für jeden Ort nach einem Schritt berechnen:

$$\mu_1 = v \cdot P$$

nach zwei Schritten $\begin{bmatrix} v_0 & v_1 & v_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_{00} & p_{01} & p_{02} \\ p_{10} & p_{11} & p_{12} \\ p_{20} & p_{21} & p_{22} \end{bmatrix}$

$$\mu_2 = \mu_1 \cdot P = v \cdot P \cdot P$$

... nach t Schritten:

$$\mu_t = \mu_{t-1} \cdot P = v \cdot \underbrace{P \cdot \dots \cdot P}_{t \text{ mal}}$$

Vektor-Matrix Multiplikation

93

Markov Ketten!*

Wir haben es hier mit einer homogenen Markov-Kette mit primitivem Kern zu tun. Es gilt folgende Aussage:

Es gibt einen W'tsvektor μ mit $\nu P^n \rightarrow \mu$ (in Totalvariation) für $n \rightarrow \infty$

das impliziert Konvergenz für jeden Eintrag

Darüber hinaus gilt

$$\mu P = \mu$$

Das können wir verwenden, um zu prüfen wie nahe wir am Grenzwert sind

Man nennt μ die *stationäre Verteilung* der Markov-Kette.

G.Winkler, Image Analysis, Random Fields and Markov Chain Monte Carlo Methods: A Mathematical Introduction, Springer 2003

94

Was nützt uns das?*

- Wir haben den Nachweis: der Pagerank Algorithmus konvergiert tatsächlich.
- Bei der direkten Berechnung von $\mu \cdot P \cdot P \cdot \dots \cdot P$ wird die Approximation der Wahrscheinlichkeiten durch Simulation vermieden. Der Algorithmus ist viel schneller.
- Wie viele Schritte benötigt diese Variante? Probieren Sie es aus! (Übung)

95

MCMC Burn-In*

- Bei Simulation einer Markov-Kette gilt es die sogenannte "Burn-In Phase" der Markov-Kette zu überwinden.
- Nach der Burn-In Phase ist die stationäre Verteilung genügend nahe approximiert. Die Bestimmung der Länge der Burn-In Phase ist ein wichtiges Thema im Zusammenhang mit MCMC Verfahren.
- Für unsere kleine Übergangsmatrix ist die Burn-In Phase sehr kurz.

96