

# Automatisierte Expertenfindung zur Fehlerbehebung in großen Softwaresystemen

# Gliederung

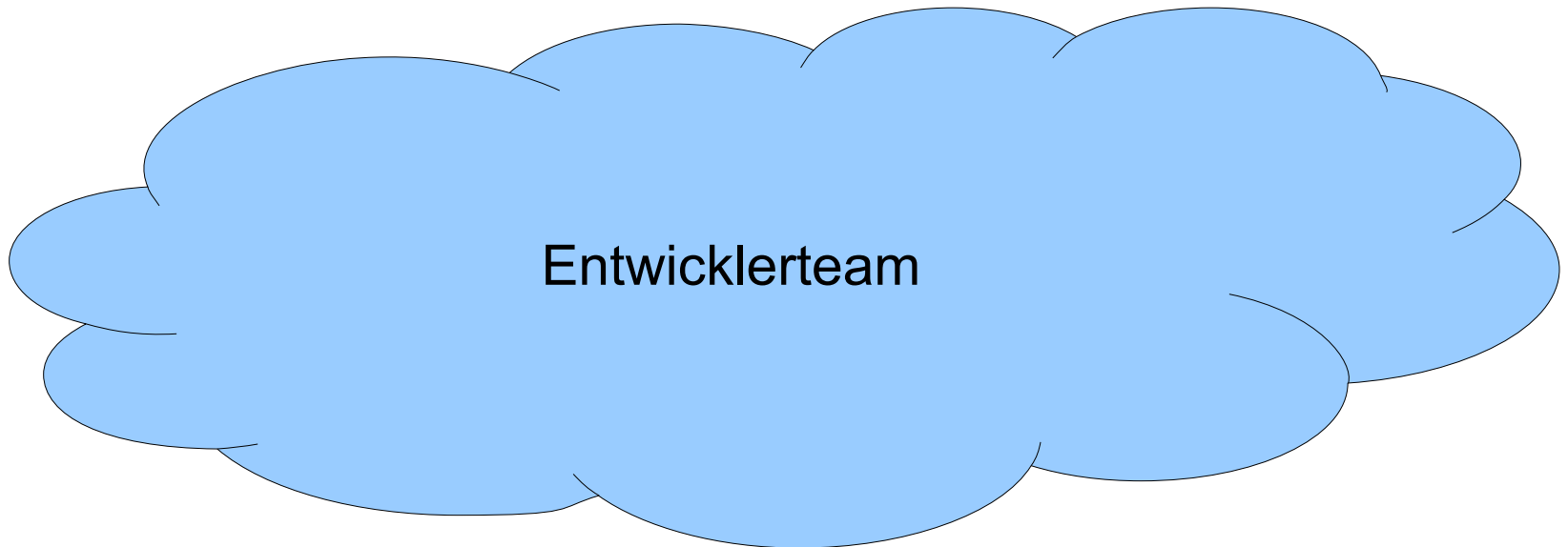
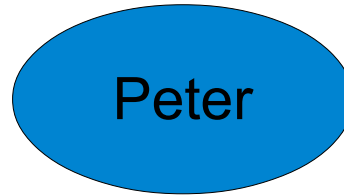
- **Einführung**
- Expertenfindung anhand von Bugreports
- Expertenfindung anhand von Testfällen
- Abschlussbetrachtung

# Worum gehts hier überhaupt?

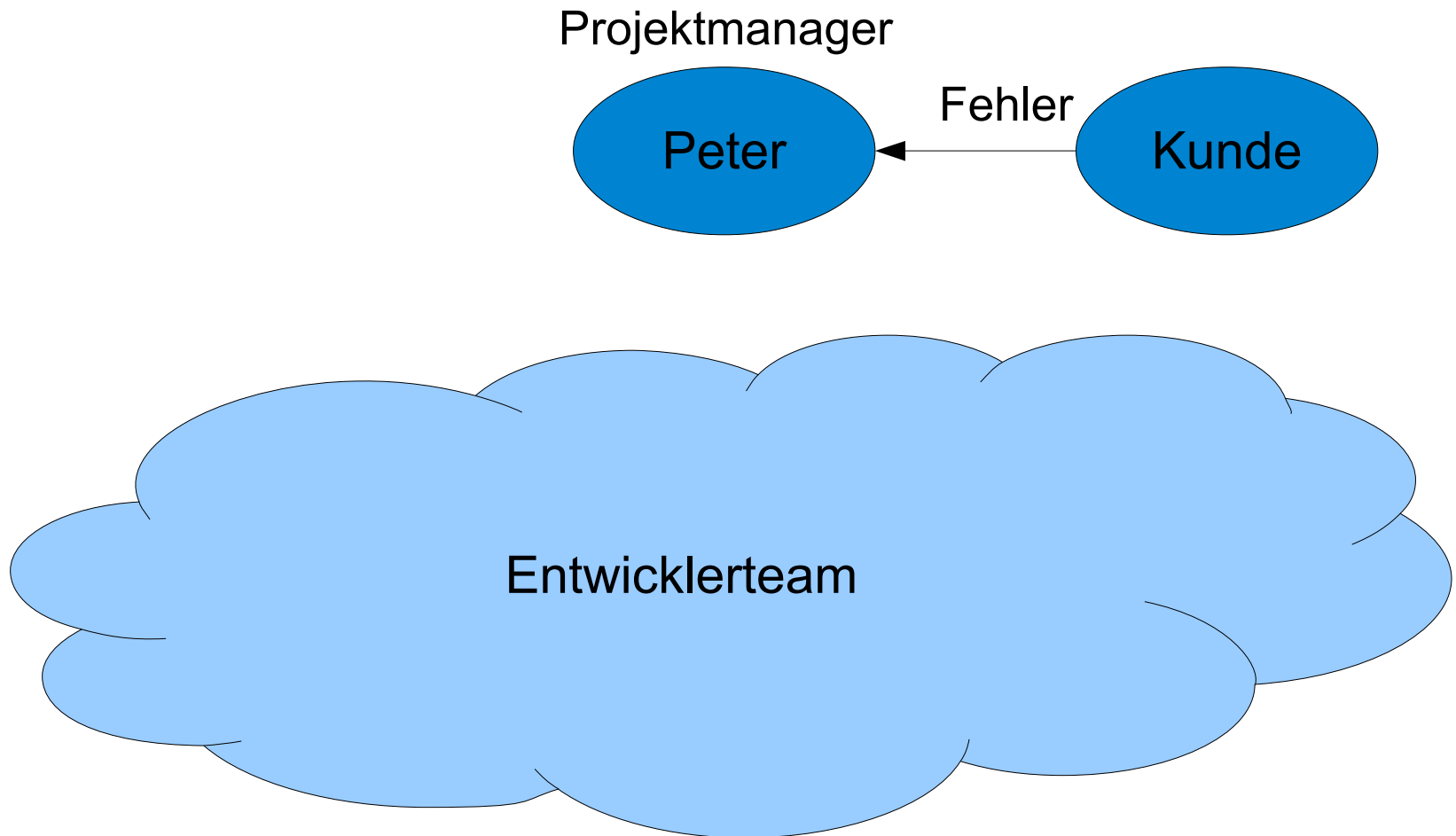
- Unterstützung von Projektmanagern zur Expertenfindung
- Ansprüche:
  - Automatisierung
  - Hohe Genauigkeit
  - Anwendbarkeit

# Motivation

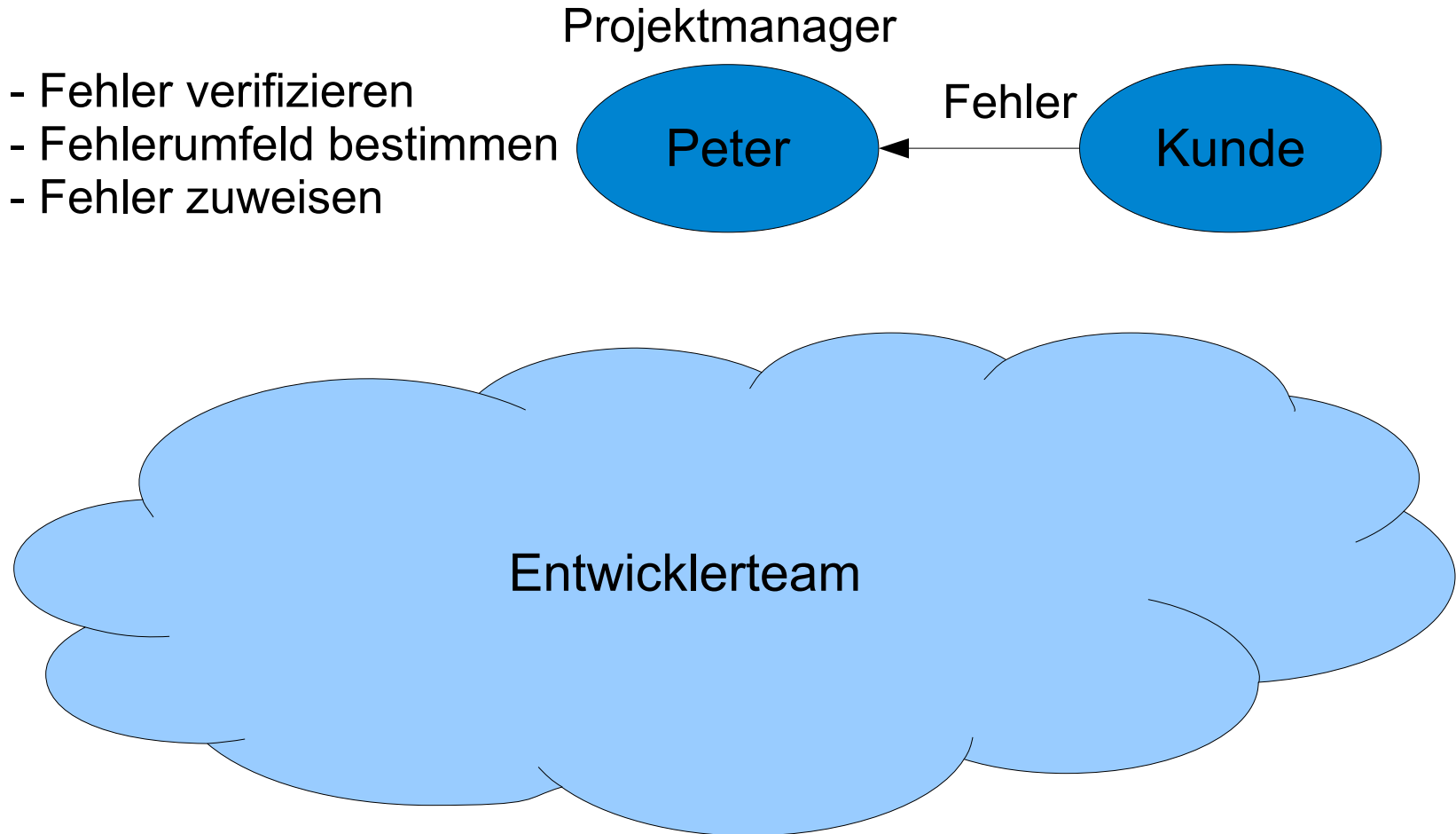
Projektmanager



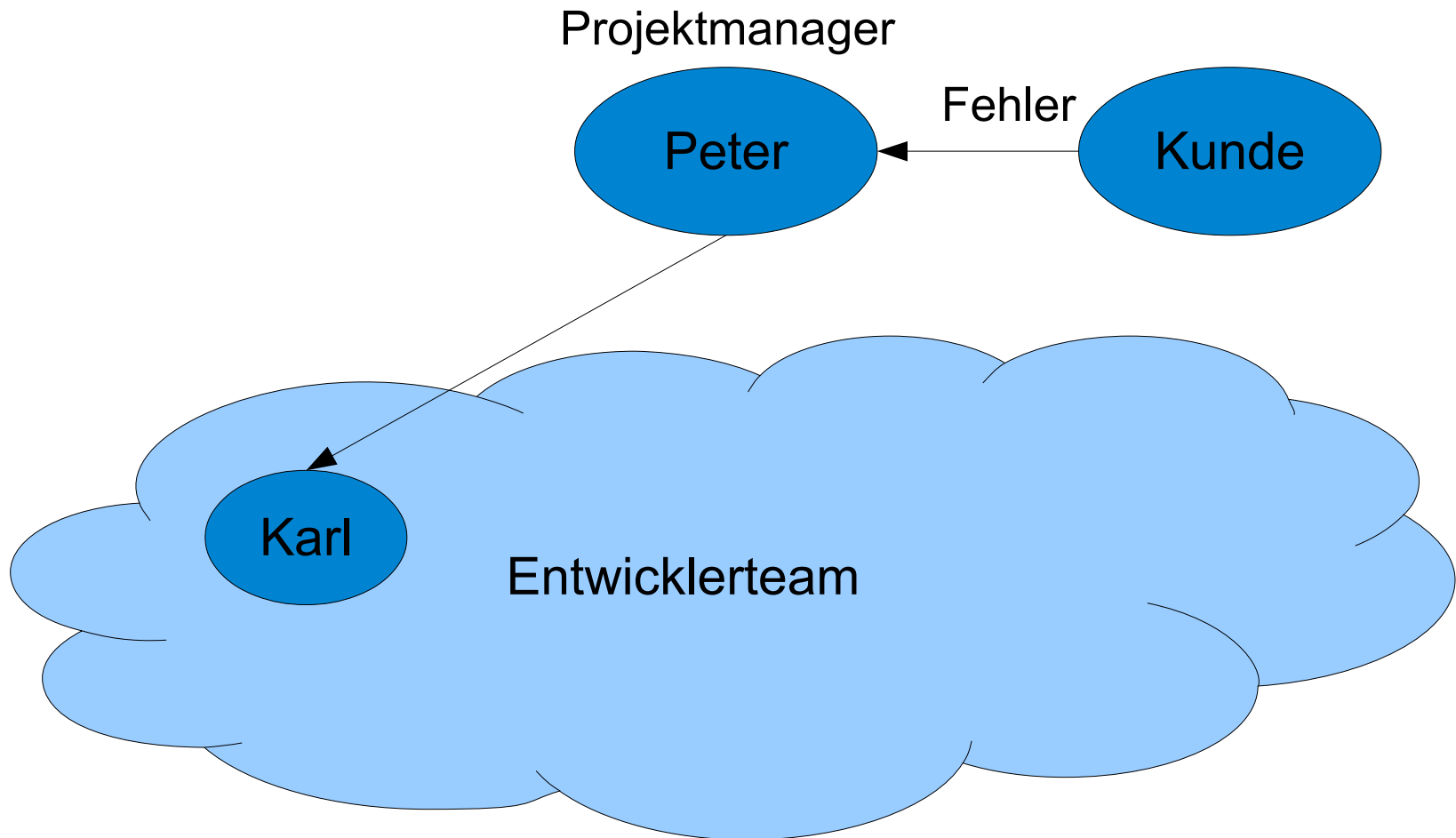
# Motivation



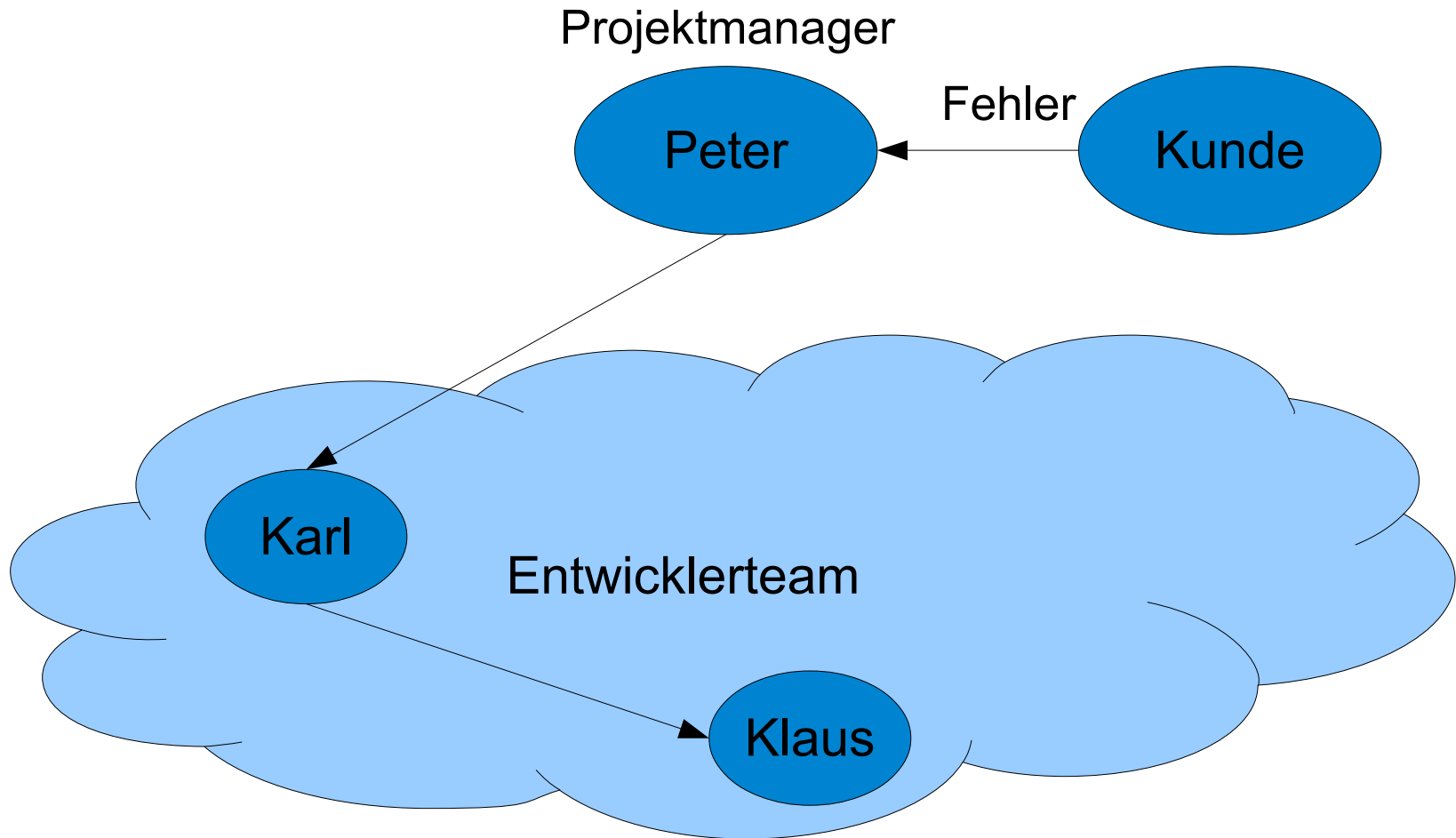
# Motivation



# Motivation

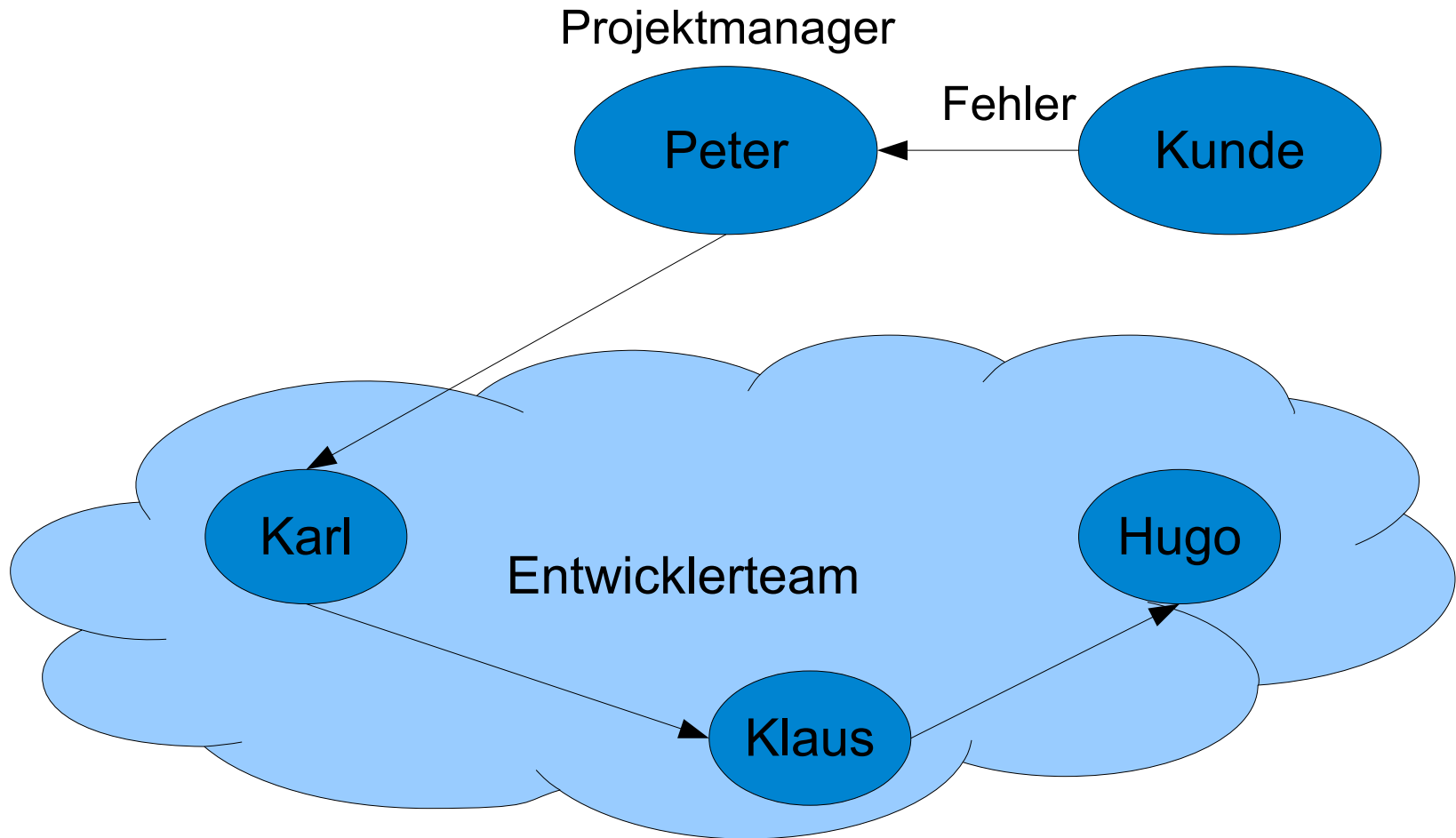


# Motivation

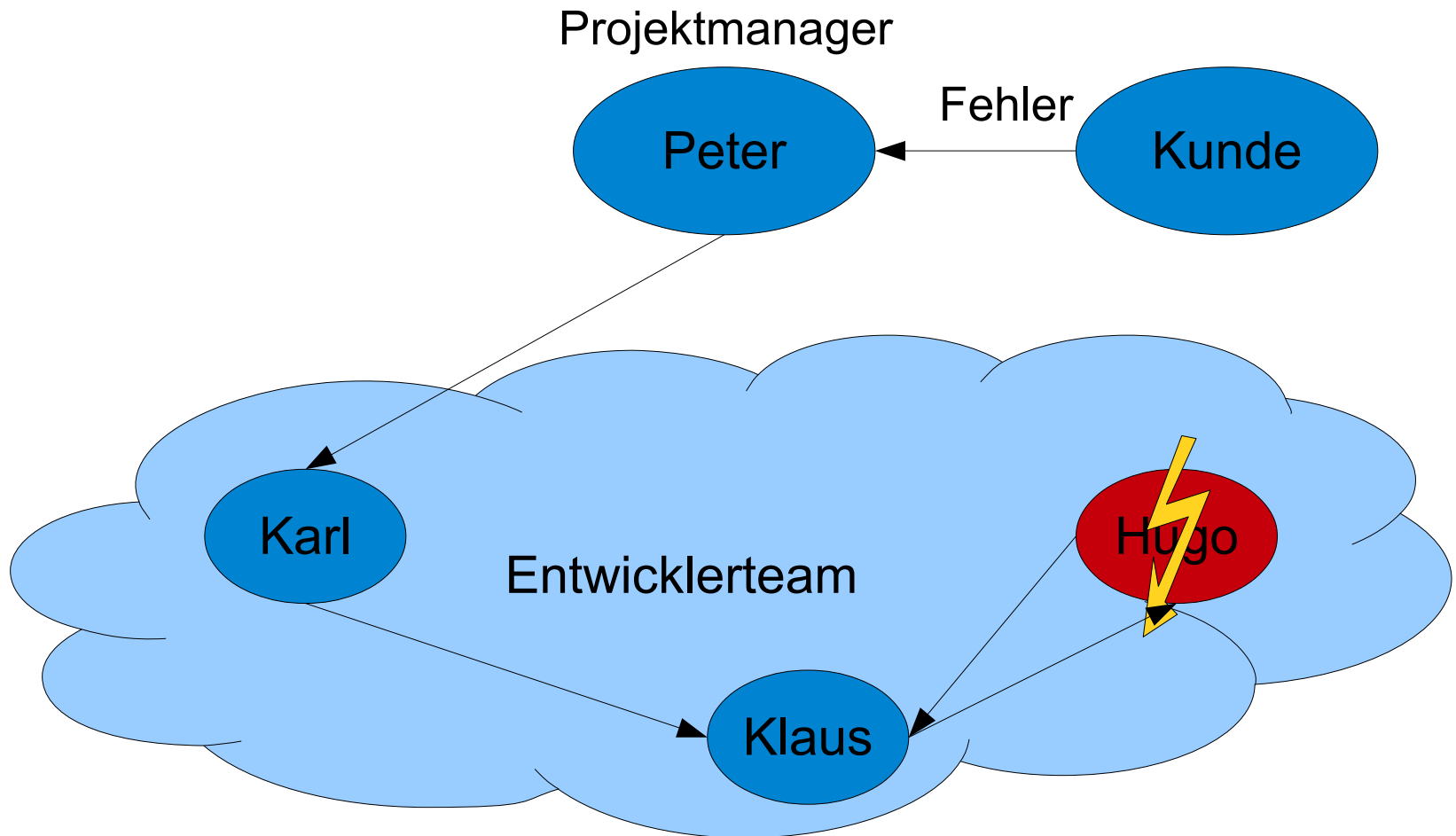




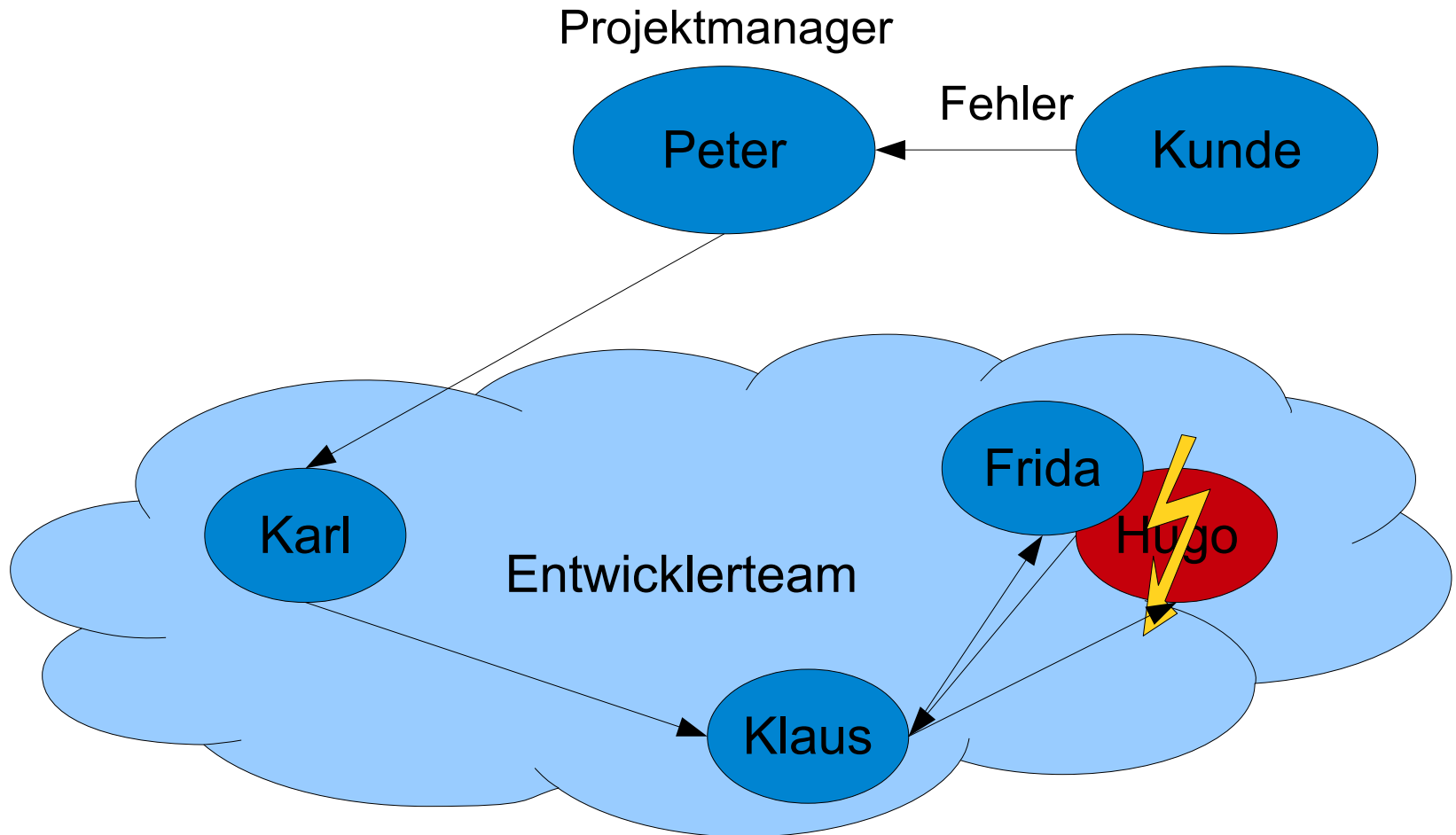
# Motivation



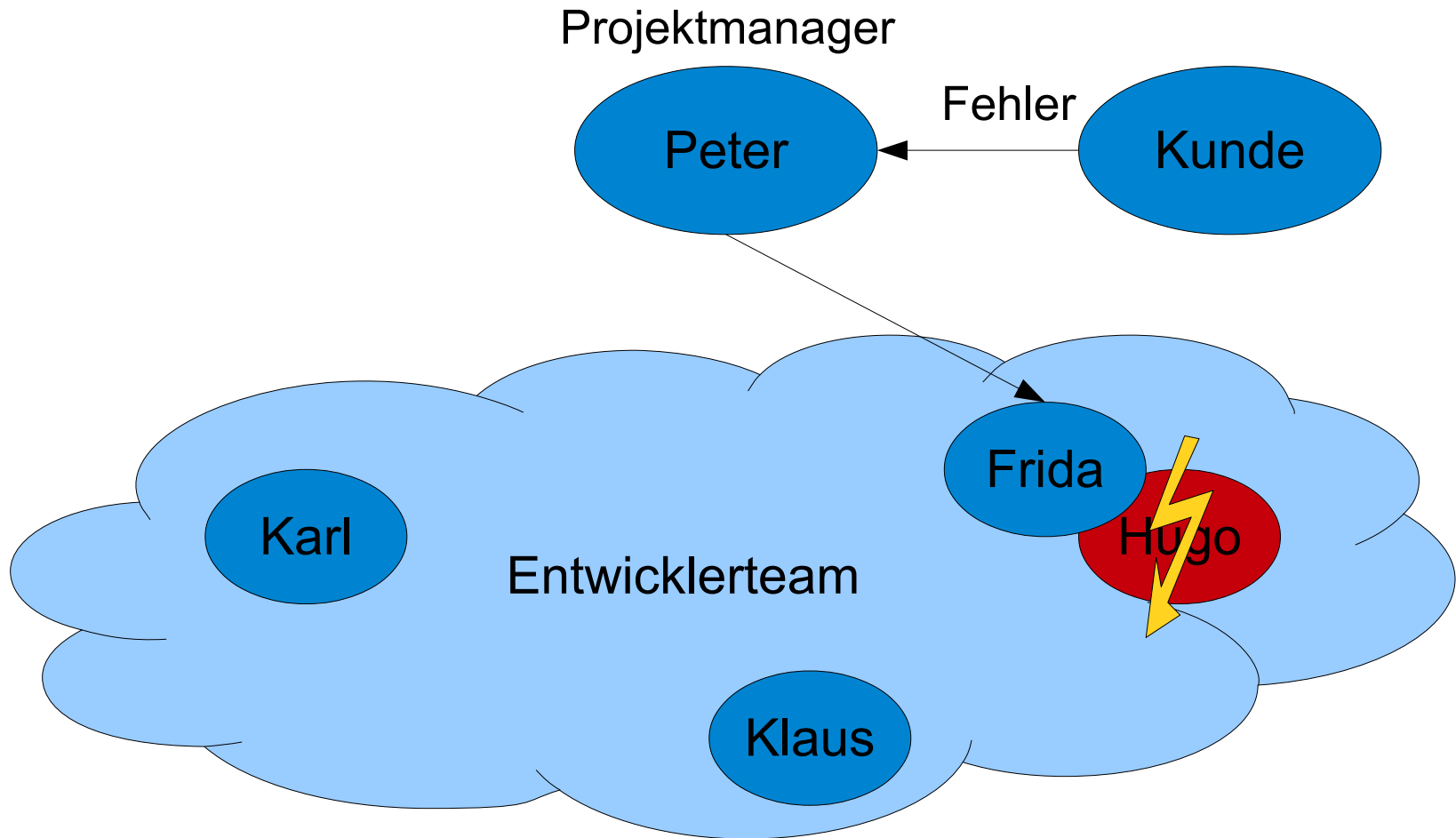
# Motivation



# Motivation



# Motivation



# Gliederung

- Einführung
- **Expertenfindung anhand von Bugreports**
  - Who Should Fix This Bug?
  - Evaluation
  - Probleme
  - Neuzuweisungsgraphen
- Expertenfindung anhand von Testfällen
- Abschlussbetrachtung

# Bugreports

- Viele Projekte verwenden Bugtrackersysteme
- Meldung von Fehlern durch User
- Bestandteile:
  - Freitextfeld
  - Kurzbeschreibung
  - Metadaten
  - Zugewiesener Bearbeiter (Assigned-To)
  - Statusfeld

## Beispielprojekt Eclipse

- Teilweise mehrere Hundert Bugreports am Tag
  - Besonders nach Releases
- Manuelle Durchsicht
  - Statusänderung nach etwa 17 Tagen
- Manuelle Zuweisung
  - Nach etwa 24 weiteren Tagen

## Paper I

- Who Should fix this Bug?
- John Anvik, Lyndon Hiew, Gail C. Murphy
- University of British Columbia
- ICSE 2006



## Grundlegender Ansatz

- Verwendung der textuellen Beschreibung
- Maschinelles Lernen
- Verwenden von Trainingsdaten
- Anwenden auf neue Bugreports

# Überwachte Lernende Maschine

- Endliche Anzahl an Trainingsdaten
  - Bestehend aus Merkmalen
- Endliche Anzahl an Kategorien
  - Hier Entwickler
- Einordnung von Daten in Kategorien
- Überwacht: Zuordnung bekannt und fest

## Schritt 1: Trainingsdaten aufbereiten

- Textuelle Beschreibung verarbeitbar machen
  - Bug Report → Liste von Merkmalen
  - Ordnen nach relativer Häufigkeit

## Schritt 2: Trainingsdaten kategorisieren

- Experte für Bugreports finden
- Projekt analysieren und Regeln aufstellen
  - Assigned-To-Feld verwenden  
oder
  - Bug Logs verwenden

## Schritt 2: Mögliche Regeln

- Regel 1: FIXED
  - Bearbeiter als Experte übernehmen
- Regel 2: DUPLICATE
  - Bearbeiter des Originals als Experte übernehmen
- Regel 3: INVALID oder WONTFIX
  - Nicht Klassifizierbar

## Schritt 3: Filterung

- Entfernen nicht klassifizierbarer Reports
- Nicht mehr verfügbare Entwickler ausschließen
- Entwickler mit zu wenig Trainingsdaten ausschließen
  
- Anschließend training der Maschine

## Evaluation

- Ansatz wurde auf 3 Open Source Projekte angewandt
  - Eclipse
  - Firefox
  - GCC

## Vorgehensweise

- Große Anzahl an Trainingsdaten
  - Kategorisierung durch Bug Logs
- Ansatz auf neuere Prüfdaten anwenden
- Liste empfohlener Experten mit wirklichen Experten vergleichen



## Ergebnisse

	Eclipse	Firefox	GCC
Trainingszeitraum	September 2004 – April 2005		
Trainingsdaten	8655	9752	2629
Prüfdaten	170	22	194
Genauigkeit (eine Empfehlung)	58%	64%	6%
Genauigkeit (drei Empfehlungen)	47%	57%	18%

## Problem I: Experten

- Keine Projektmanager mit Überblick oder Expertenlisten verfügbar
- Berechnung anhand von Modulaktivitäten
- Entwickler verwenden häufig andere Kennung als im Bugtrackersystem

## Problem II: Schlechte GCC-Werte

- Genauigkeit deutlich zu niedrig
- Ansatz vermutlich nicht geeignet für Projekt
- Mögliche Gründe:
  - Eine extrem dominanter Entwickler (1394 zu 160)
  - Viele Entwickler mit sehr wenig Beiträgen
    - Nur 29 von 92 Entwicklern betrachtet
  - 32 von 84 Benutzernamen konnten nicht zugeordnet werden

## Problem III: Praktischer Nutzen

- Nur externe Genauigkeitsbestimmung
  - Keine Studie zum praktischen Nutzen für Projektmanager
- Keine Prozessverbesserung bestimmbar

## Problem IV: Qualität von Bugreports

- Bugreports werden von Usern geschrieben
  - Häufig kein Fachwissen
  - Teilweise schlechte Beschreibung
  - Extrem unterschiedliche Formulierungen
    - Mögliche Verbesserung durch Wörterbücher

# Gliederung

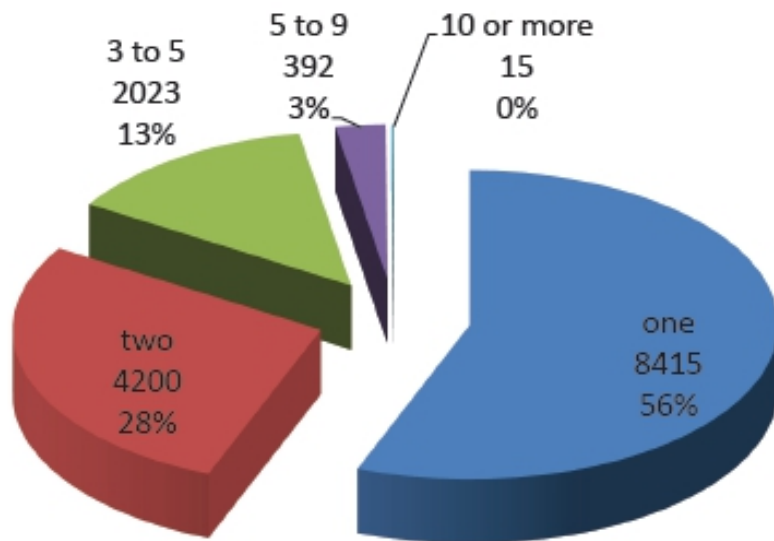
- Einführung
- Expertenfindung anhand von Bugreports
  - Who Should Fix This Bug?
  - Evaluation
  - Probleme
  - **Neuzuweisungsgraphen**
- Expertenfindung anhand von Testfällen
- Abschlussbetrachtung

## Motivation

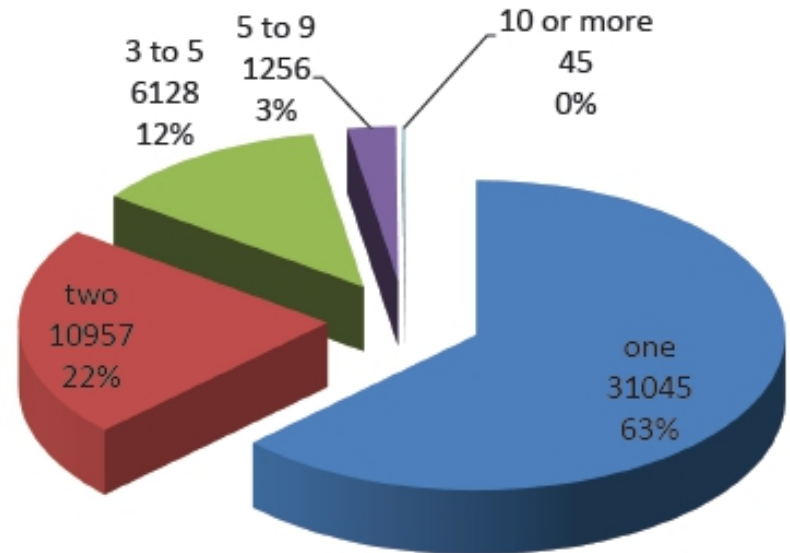
- Bisherige Annahme: Bugreport wird genau einer Person vorgelegt.
- Realität: Häufige Neuzuweisung von Bugreports
- Gründe:
  - Falsche Zuweisung
  - Zusätzliches Wissen benötigt
  - Entwickler nicht verfügbar

# Anzahl Neuzuweisungen

## Eclipse



## Mozilla





# Neuzuweisungsgraph

- Umwandeln von vergangenen Neuzuweisungen in Pfade
- Markov-Modell aus Pfaden erstellen
  - Zustände = Entwickler
  - Zustandsübergänge = Neuzuweisungen
  - Übergangswahrscheinlichkeiten aus Pfaden
    - Nur Abhängig von aktuellem Zustand

## Verbesserungspotential

- Aufzeigen von Teamstrukturen
  - Besonders wichtig für Open Source Projekte
- Kombination mit automatisierter Expertenfindung
  - Verbesserungen von 0% -16% je nach Projekt und Algorithmus

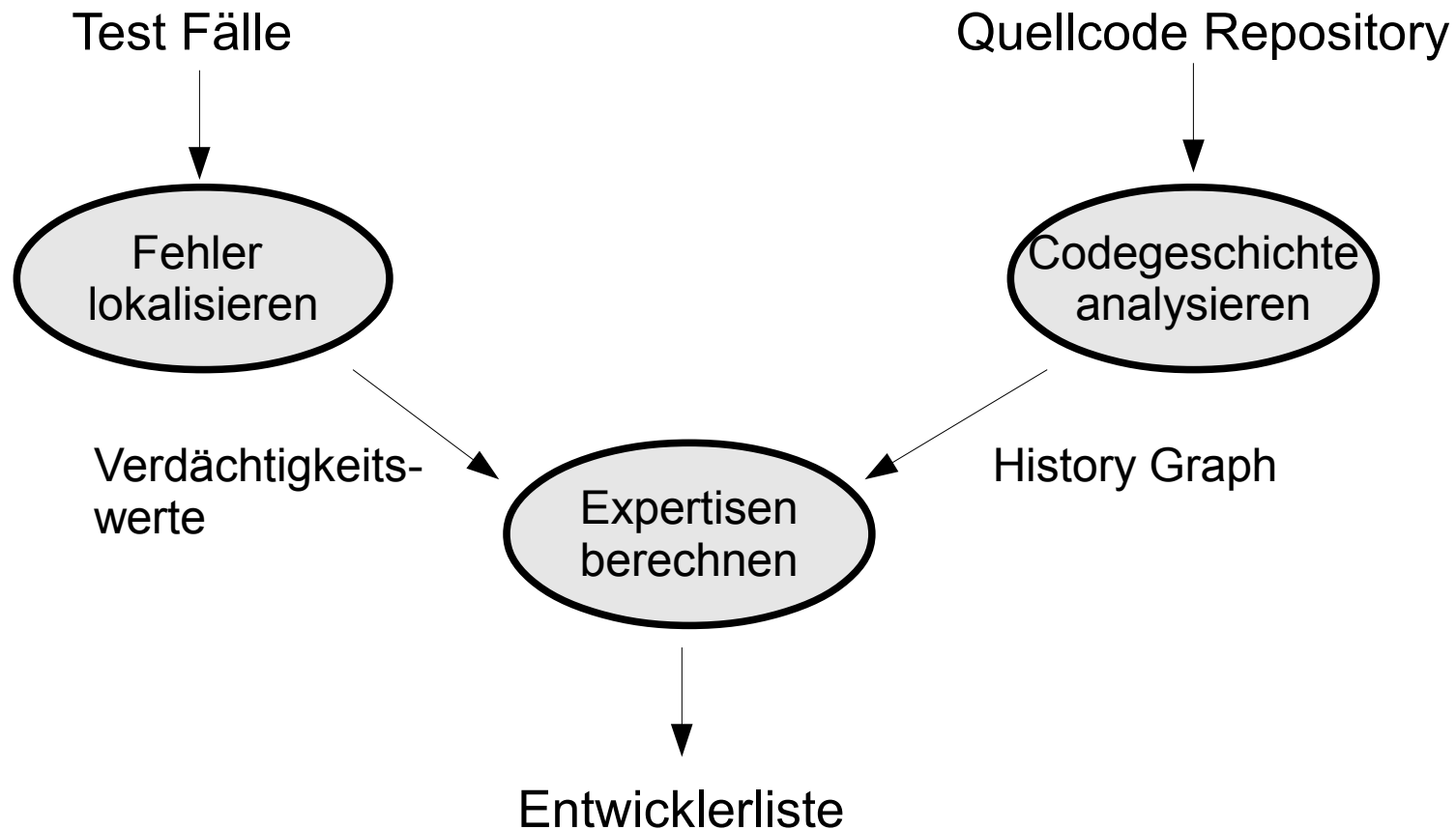
# Gliederung

- Einführung
- Expertenfindung anhand von Bugreports
- **Expertenfindung anhand von Testfällen**
  - WhoseFault
  - Evaluation
  - Probleme
- Abschlussbetrachtung

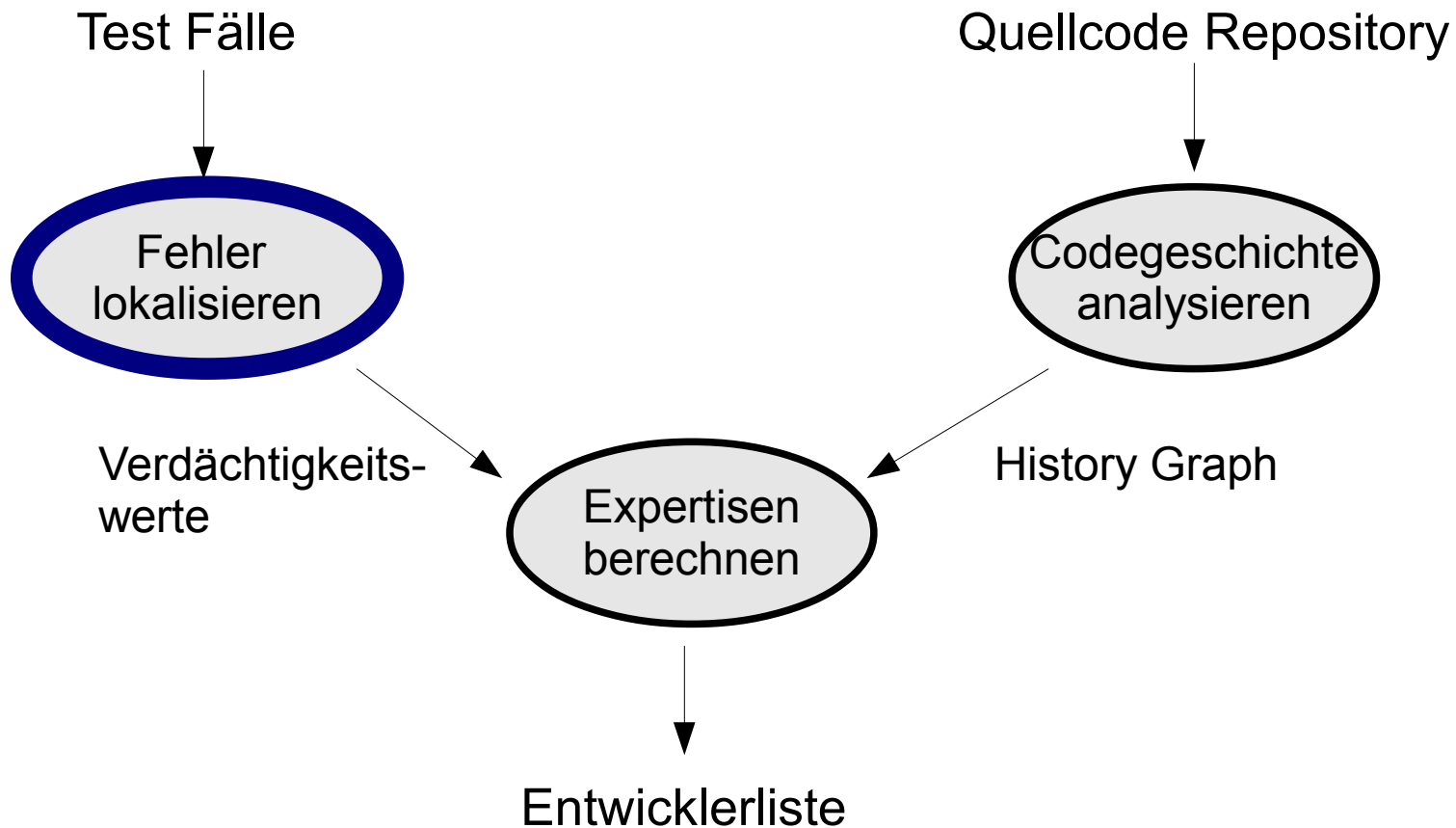
## Paper II

- WHOSEFAULT: Automatic Developer-to-Fault Assignment through Fault Localization
- Francisco Servant
- James A. Jones
- University of California, Irvine
- ICSE 2012

# Übersicht



# Übersicht



# Tarantula

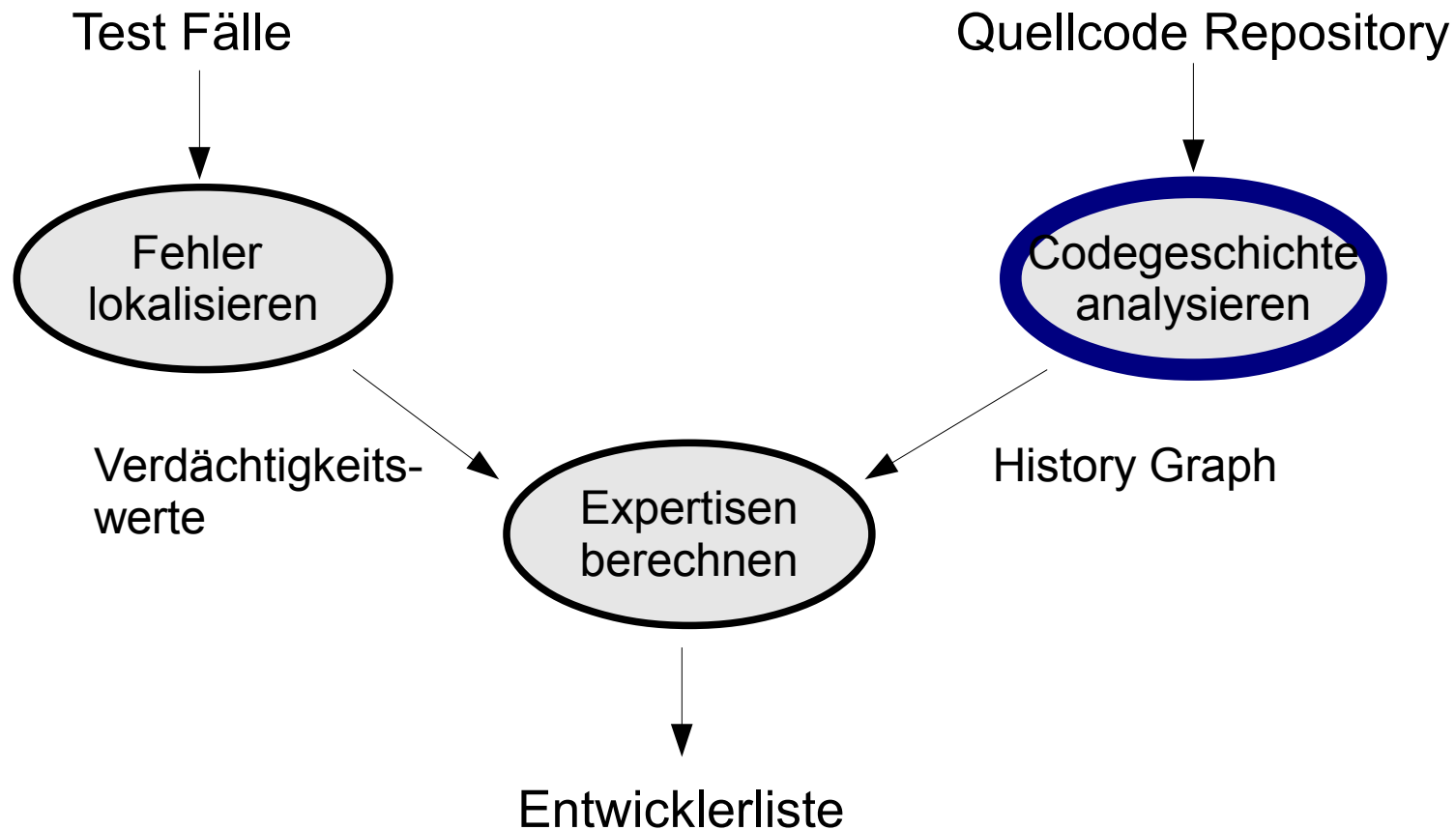
Code	Testfall 1	Testfall 2	Testfall 3
<code>a = x[0];</code>	X	X	X
<code>b = x[2];</code>	X	X	X
<code>op = x[1];</code>	X	X	X
<code>if (op == 'plus')</code>	X	X	X
<code>return a + b;</code>	X		
<code>else if (op == 'minus')</code>		X	X
<code>return a * b;</code>		X	
<code>else if (op == 'mal')</code>			X
<code>return a * b;</code>			X

# Tarantula

Code	Testfall 1	Testfall 2	Testfall 3
a = x[0];	X	X	X
b = x[2];	X	X	X
op = x[1];	X	X	X
if (op == 'plus')	X	X	X
return a + b;	X		
else if (op == 'minus')		X	X
return a * b;		X	
else if (op == 'mal')			X
return a * b;			X



# Übersicht



# Quellcodegeschichte analysieren

- Quellcode-Repository
- History Graph aufbauen
  - Mehrteiliger Graph
  - Jede Version ein Teil
  - Teile bestehen aus Codezeilen und Autoren
  - Jede Zeile hat 0 oder 1 Vorgänger
  - Vorgänger mit Levenshtein-Distanz ermitteln

# History Graph erstellen

## Version 1 (Paul)

```
public void run() {  
}
```

## Version 2 (Paul)

```
public void run() {  
  i = 0;  
}
```

## Version 3 (Frida)

```
public void run() {  
  j = 2;  
  i = 5;  
  x = i + j  
}
```

## Version 4 (Paul)

```
public void run() {  
  j = 2;  
  i = 5;  
}
```

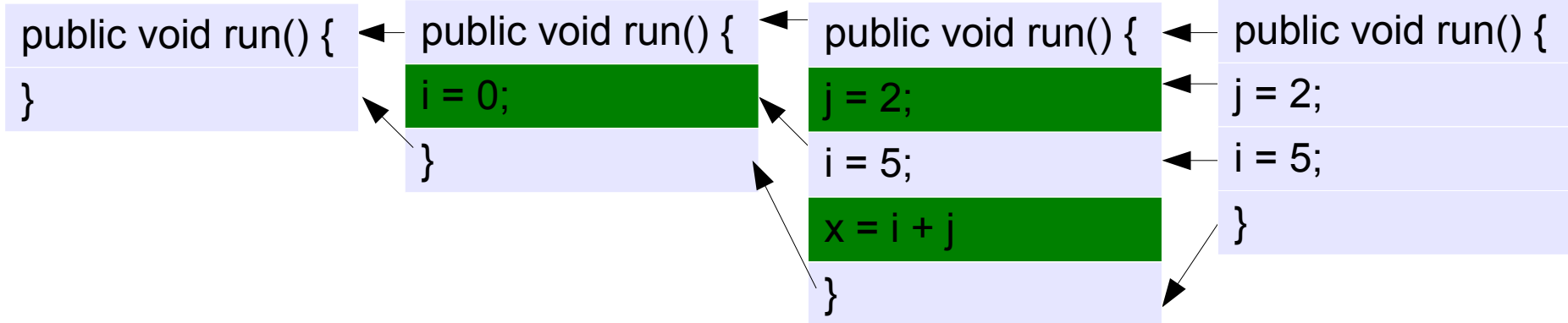
# History Graph erstellen

Version 1 (Paul)

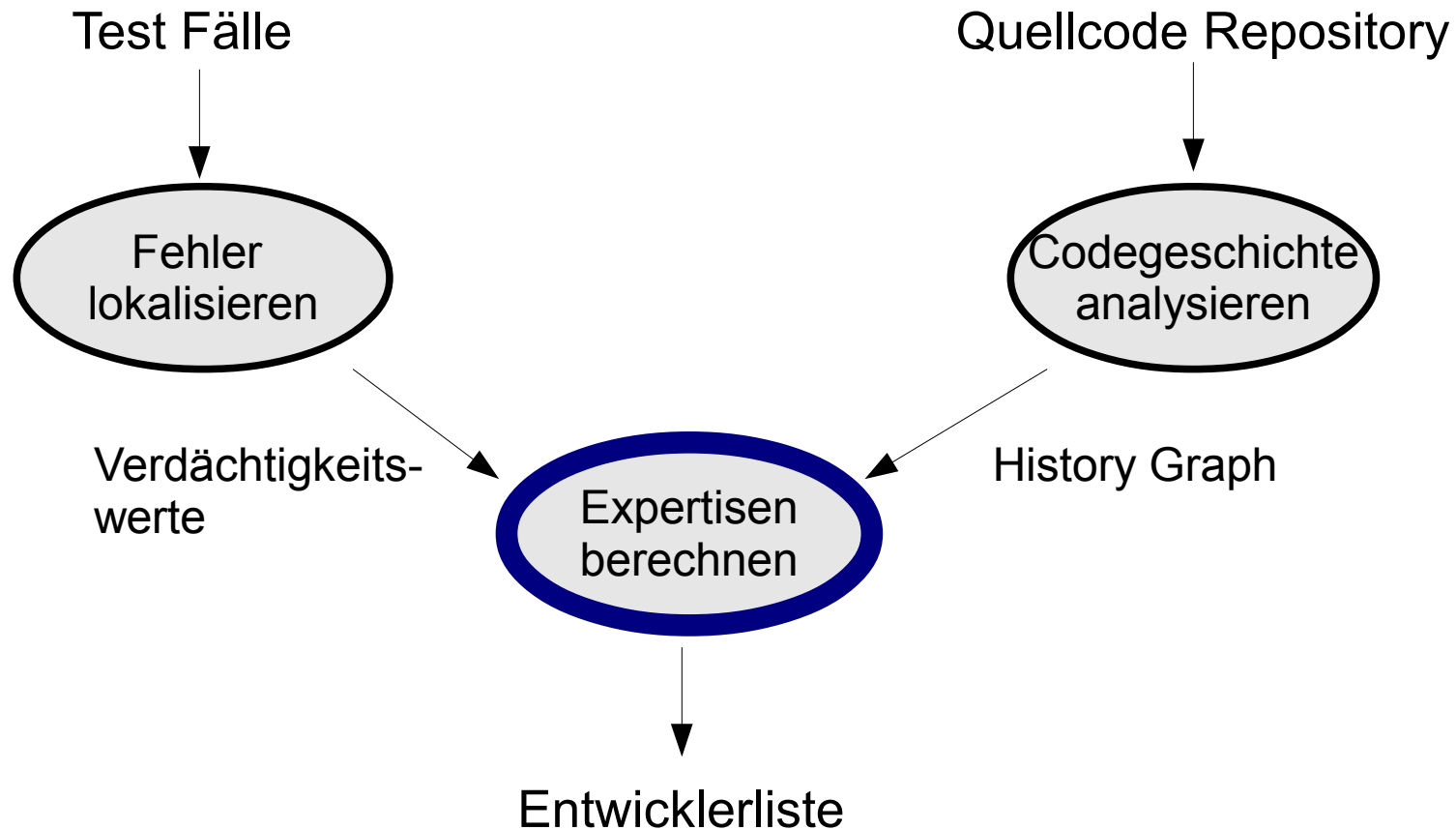
Version 2 (Paul)

Version 3 (Frida)

Version 4 (Paul)



# Übersicht



# Expertise

- Annahmen:
  - Mehr Änderungen = Höhere Expertise
  - Zeitnahe Änderungen = Höher die Expertise
- Kombination aus Quellcodegeschichte und Fehlerlokalisierung
- Nur Zeilen mit Wahrscheinlichkeit  $> 0$  betrachten

# Expertise berechnen

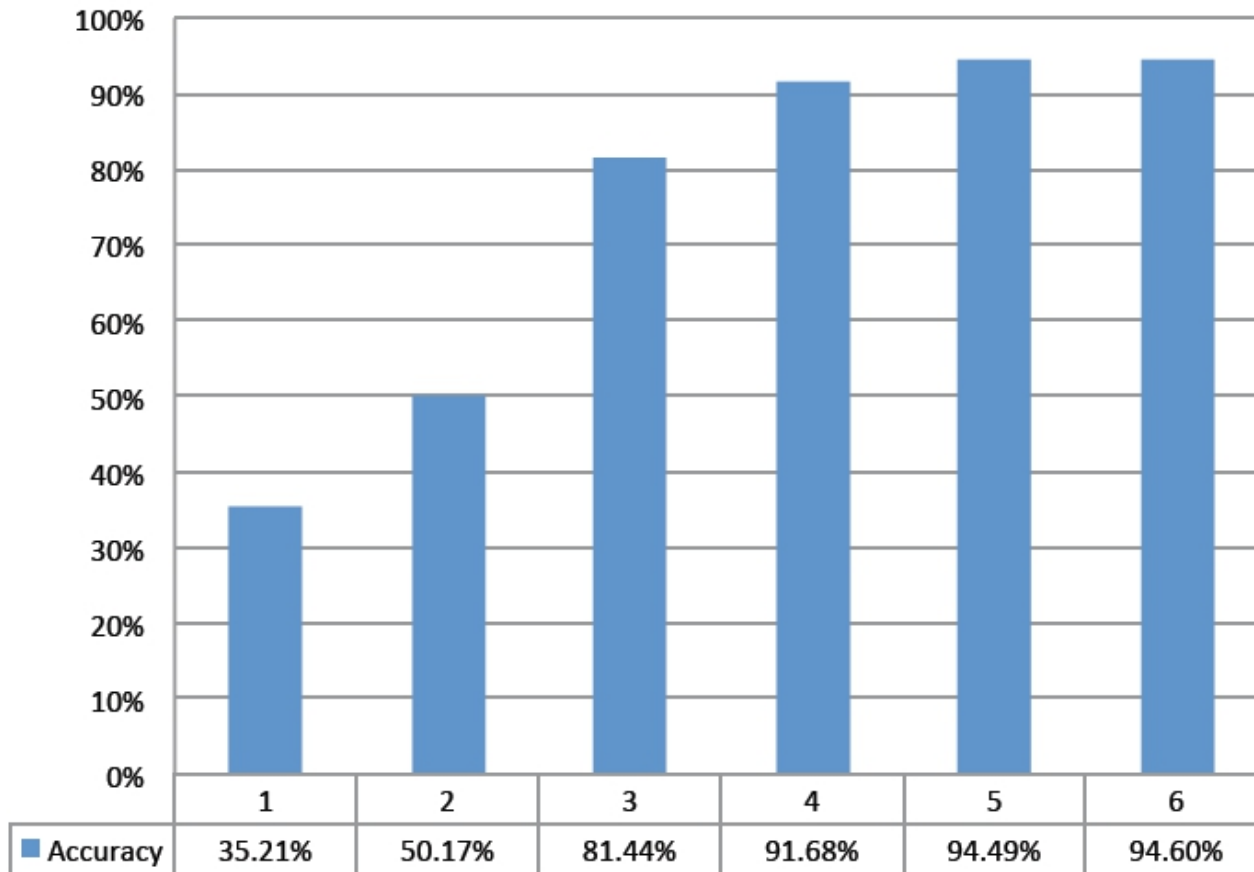
- Für jede Zeile
  - Betrachte Verdächtigkeitswert  $v$
  - Wenn  $v > 0$ 
    - Verfolge History Graph
    - Für jede ändernde Version
      - Betrachte Ersteller  $e$
      - Berechne Aktualität  $a$  der Version (0-1)
      - Addiere ( $a * v$ ) zum Expertisenwert von  $e$

# Evaluation

- Ansatz wurde im Tool WhoseFault implementiert
- Angewandt auf AspectJ
  - Ca 10.500 Versionen aus 8,5 Jahren
- Fehlersuche mit I Bugs
- Verwendet wurden Testfälle, die in der Vorversion fehlschlagen und in der Folgeversion nicht mehr
- Prüfdaten: 889 Testfälle



# Evaluation



# Zusätzliche Untersuchungen

- Vergleich mit Anzahl der Commits
  - 4% besser für 1; 40% für 3 Entwickler
- Einfluss der drei Bestandteile

Änderung	Empfehlungen	1	2	3
Historie auf Dateiebene		-1%	-0%	-20%
Lokalisation ohne bestandene Testfälle		+0%	-1%	-0%
Expertise nach Commitzahl		-6%	-9%	-31%

## Problem I: Genauigkeit

- 35% für eine Empfehlung sehr gering
- Andere Berechnung als erstes Ansatz
  - Nur ein Experte pro Testfall
    - Ist nur der Beheber ein Experte?
- Nur 8 Entwickler durchschnittlich

## Problem II: Praktischer Nutzen

---

- Keine Nutzbarkeitsstudie
- Für welche Testarten anwendbar?
- Evaluation an nur einem Projekt

# Gliederung

- Einführung
- Expertenfindung anhand von Bugreports
- Expertenfindung anhand von Testfällen
- **Abschlussbetrachtung**

# Hohe Genauigkeit?

- **Paper I: Bugreports**
  - Zwischen 6% und 60% für Expertengruppen
  - Verbesserung bis auf 70% mit Neuzuweisungen
- **Paper II: Testfälle**
  - Ungefähr 35% für einen möglichen Experten
- Expertenfindung diskutabel in beiden Ansätzen

# Automatisierung?

- Beide Ansätze nur als Unterstützung nutzbar
  - Auswahl weiterhin manuell aber mit Vorschlägen
- Vermutlich hilfreicher für unerfahrene Projektmanager und Entwickler, die Hilfe benötigen
- Vorteil Paper II: Fehlerlokalisierung könnte gleich mitgeliefert werden

# Anwendbarkeit?

- **Paper I:**
  - Bestimmte Voraussetzungen müssen erfüllt sein (Siehe GCC-Beispiel)
  - Testdaten benötigt,
    - kann erst nach einiger Projektlaufzeit eingeführt werden
  - Projektanalyse für Kategorisierung nötig
  - Getestet nur an Open Source Projekten



# Anwendbarkeit?

- **Paper II:**
  - Gute Testabdeckung benötigt
  - Von Beginn an anwendbar
  - Nutzen variiert stark mit Teststrategie
  - Instrumentierung notwendig
  - Wenig Anpassungen notwendig
  - Auch nur an Open Source Projekten getestet

# Quellen

- **Who Should Fix This Bug?**
  - J. Anvik, L. Hiew, G. C. Murphy (ICSE 2006)
- **Improving Bug Triage With Tossing Graphs**
  - G. Jeong, S. Kim, T. Zimmermann (ESEC/FSE 2009)
- **WhoseFault: Automatic Developer-To-Fault Assignment Through Fault Localization**
  - F. Servant, J. Jones (ICSE 2012)
- **Visualization Of Test Information To Assist Localisation**
  - J. A. Jones, M. J. Harrold, J. Stasko (ICSE 2002)

Vielen Dank für Ihre  
Aufmerksamkeit