STUNDENPLANUNG MIT GENETISCHEM ALGORITHMUS



Quellcode

Zeitplanung

Bei der Zeitplanung geht es darum, die Zeit für die geplanten Aktivitäten einzuteilen und die Ressourcen so zu koordinieren, dass die angestrebten Ergebnisse erzielt werden können, ohne dass gegen bestimmte Vorgaben verstoßen werden muss. Ein Stundenplan für eine Schule würde beispielsweise Schüler, Lehrer, Klassenräume, Fächer und Zeitfenster koordinieren.

Ein sehr beliebtes Szenario, in dem genetische Algorithmen eingesetzt werden können, ist die Planung von Stundenplänen.

AUTOR

TDU

HATICE TURAN

INF701 Künstliche Intelligenz

EİNFÜHRUNG

Es wird erwartet, dass sie den wöchentlichen Stundenplan der Lehrveranstaltungen optimal und unter der Bedingung erstellt, dass es keine Überschneidungen zwischen den

Lehrveranstaltungen gibt.

- Ein Raum kann nicht von zwei Kursen gleichzeitig genutzt werden.
- Die Studierenden eines bestimmten Semesters können nur einen Kurs zur gleichen Zeit belegen.
- Ein Professor kann nicht zwei Kurse gleichzeitig unterrichten.

def calculateFitness(individual): ##Calculate fittness value for each individual fitness = 0 for i in individual: for k in individual: if i == k: continue if i.day == k.day and i.hour == k.hour: if i.room == k.room: fitness += 1 if i.course.instructor == k.course.instructor: fitness += 1 if i.course.grade == k.course.grade: fitness += 1

ZİELSETZUNG

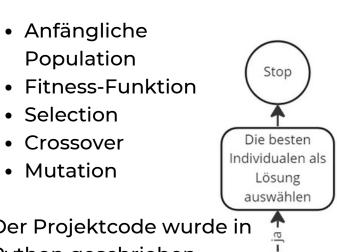
Optimierung nach dem Ansatz der natürlichen Selektion. Genetische Algorithmen sind Methoden zur Optimierung von Funktionen, die sich durch ihren evolutionären Ansatz an der Fortpflanzung von natürlichen Lebewesen orientieren.

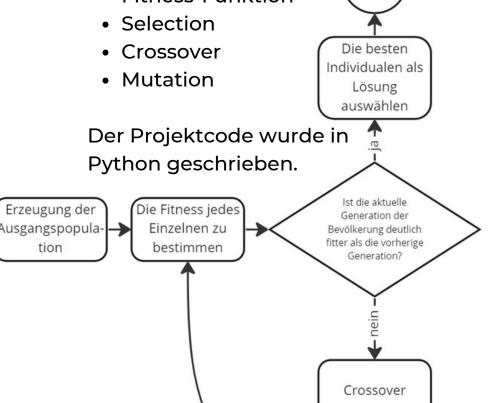
Start

tion

METHODIK

Um Stundenplannung zu herstellen werden die folgende 5 Hauptphasen eines genetischen Algorithmus verwendet:





Mutation

RESULTATE

Das Zeitplanungsproblem kann mit einem Genetischen Algorithmus gelöst werden. Alles, was man tun muss, ist, je nach Problemstellung 5 Hauptfunktionen zu definieren. Auf diese Weise kann die Zeitplanung für den Unterricht ohne Konflikte erfolgen.

```
Solution found
Generation: 1
[Inf101, Volkan Gezer, R3, 14.00, Wed]
[Inf103, Faruk Bagc1, R1, 14.00, Fri]
[Inf107, Faruk Bagcı, R2, 10.00, Thu]
[Inf201, Canan Yıldız, R1, 08.00, Wed]
[Inf203, Emel Maden, R2, 16.00, Fri]
[Inf205, Canan Yildiz, R2, 08.00, Tue]
[Inf209, Faruk Bagci, R3, 16.00, Tue]
[Inf303, Omer Karacan, R1, 14.00, Mon]
[Inf506, Emre Isik, R2, 14.00, Tue]
[Inf701, Canan Yıldız, R1, 16.00, Wed]
[ETE101, Sanam Moghaddamnia, R2, 10.00, Fri]
[Inf523, Dilek Goksel, R3, 14.00, Tue]
[Inf714, Emre Isik, R3, 10.00, Mon]
[Inf905, Berkant Bostan, R2, 14.00, Mon]
[INF517, Canan Yıldız, R3, 14.00, Thu]
```

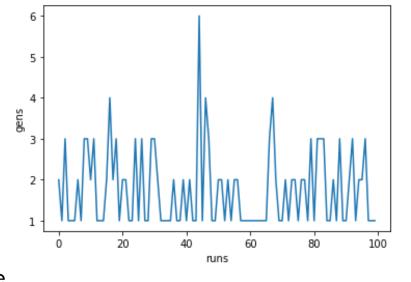
ANALYSE

Die Grafik auf der rechten Seite zeigt die Generationen und in welcher Generation die Lösung erreicht wurde.

return fitness // 2

Außerdem wird die durchschnittliche Anzahl von Generationen angegeben, in denen die optimale Lösung erreicht wird.

Anhand des Beispiels im Quellcode können wir sehen, dass die Lösungen in der 1. Generation konzentriert sind.



Mean: 1.76 St. dev: 0.9604165762834377 Min: 1

Max: 6

SCHLUSSFOLGERUNG

Genetische Algorithmen erzeugen eine Lösungsmenge, die aus verschiedenen Lösungen besteht, anstatt eine einzige Lösung für das Problem zu finden. Auf diese Weise werden viele Punkte im Suchraum gleichzeitig bewertet und die Wahrscheinlichkeit, die globale Lösung zu erreichen, steigt. Die Lösungen in der Lösungsmenge sind völlig unabhängig voneinander. Jedes dieser Elemente ist ein Vektor im mehrdimensionalen Raum.