Documentație - Inteligență Artificială

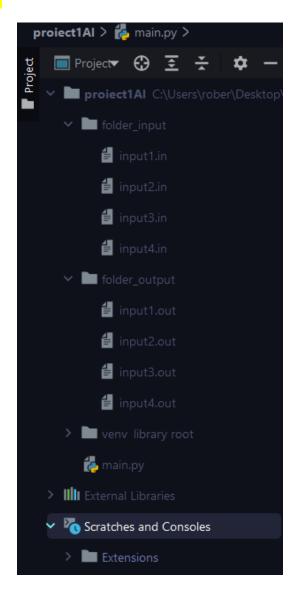
- Problema de căutare (un mesaj...) -Popescu Paullo Robertto Karloss Grupa 231

2022 Aprilie

Cuprins:

- 1. Structura fișierelor.
- 2. Modul de rulare al proiectului.
 - 2.1 Exemplu de rulare.
- 3. Euristici.
 - 3.1 Euristica banală.
 - 3.2 Euristica admisibilă 1.
 - 3.3 Euristica admisibilă 2.
 - 3.4 Euristica neadmisibilă.
 - 3.5 Exemplu pentru euristica neadmisibilă, unde h-ul estimate este mai mare decât h-ul real.
- 4. Validări și optimizări.
 - 4.1 Optimizări.
 - 4.2 Validări.
- 5. Compararea algoritmilor.
- 6. Concluzie.

1. Structura fișierelor



Fișierele de input:

- input1.in -> nu are soluții
- > input2.in -> stare iniţială = stare finală
- input3.in -> nu se blochează pe niciun algoritm
- > input4.in -> se blochează pentru anumiți algoritmi (depășește timeout-ul setat de noi)

2. Modul de rulare al proiectului

Argumentele primite din linia de comandă:

- > -i sau --input pentru calea către folderul care conține fișierele de input
- -o sau --output pentru calea către folderl care conține fișierele de output
- -n sau --nrsolutii pentru numărul de soluții care trebuie generate
- -t sau --timeout pentru timpul în secunde după care ne dorim ca programul să se oprească pentru un anumit algoritm din generarea soluțiilor (de exemplu, pentru timeout = 60s, dacă algoritmul DFI depăseste acest timp alocat, se va opri si va trece la următorul algoritm etc)

2.1 Exemplu de rulare.

PS C:\Users\rober\Desktop\proiect1AI> python main.py -i folder_input -o folder_output -n 5 -t 30

3. Euristici

3.1 Euristica banală.

Returnează 1 dacă suntem în stare finală (dacă biletul este pe poziția copilului destinație), 0
altfel.

3.2 Euristica admisibilă 1.

- Returnează distanța Manhattan de la poziția curentă la poziția copilului destinație.
- Observaţie! Este admisibilă întrucât pentru a ajunge la copilul destinaţie trebuie sa parcurgi
 măcar distanţa Manhattan (numărul de copii; diferenţa copiilor pe linie + diferenţa copiilor
 pe coloană), deci nu poate să meargă la un pas decât la un copil alăturat.

3.3 Euristica admisibilă 2.

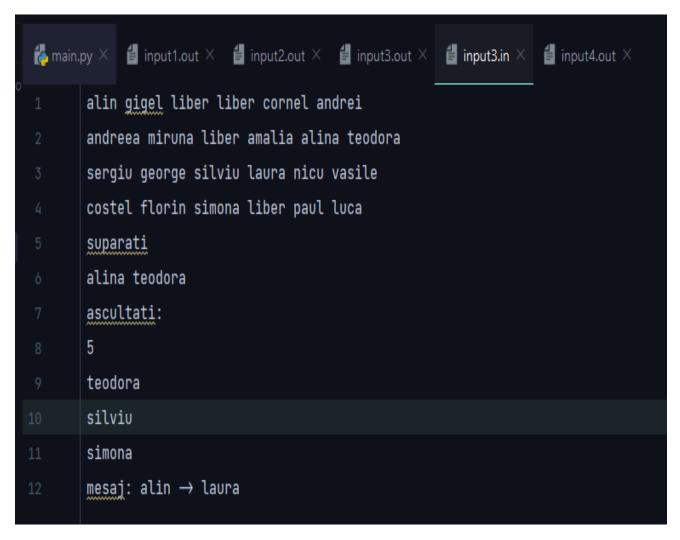
- Returnează distanța euclidiană de la poziția curentă la poziția copilului destinație (se consideră distanța 1 între 2 copii aflați pe linii sau (exclusiv) coloane consecutive).
- Observație! Este admisibilă întrucât este mai mică întotdeauna decât distanța Manhattan. Din păcate, se observă că pe această problemă particulară se comportă foarte prost.

3.4 Euristica neadmisibilă.

- Returnează 50 * numărul de linii din matrice * numărul de coloane din matrice + linia curentă + coloana curentă, la această valoare adăgându-se 2 ^ ((linia curentă + coloana curentă)^10) doar dacă biletul stă pe loc.
- Observație! O mutare are costul maxim 2, iar biletul stă pe loc foarte rar, așa că factorul 50
 de înmulțit cu numărul de copii din clasă face ca această euristică pe anumite cazuri să fie
 neadmisibilă. Am observat că pe euristica neadmisibilă avea tendința să rămână mai mult

în același loc, asa că am adăugat și termenul $2^{(x+y)^10}$, pentru a îl forța să se deplaseze și să nu dea timeout excesiv.

 <u>Exemplu pentru euristica neadmisibilă</u> (cost real = 4, costul dat de euristica neadmisibilă = 8):



Euristica neadmisibilă:

```
gigel
Step 4:
gigel
andreea
andreea
andreea
andreea
andreea
gigel
miruna
andreea
Step 15:
sergiu
Step 18:
alin > gigel V miruna ^ gigel V miruna < andreea # andreea # andreea # andreea # andreea ^ alin > gigel V miruna < andreea V sergiu > george >> silviu > laura
Estimate Cost (h): 1205
```

Euristica admisibilă 1 (distanța Manhattan):

```
Step 1:
Step 2:
gigel
Step 3:
Step 4:
Step 5:
sergiu
Step 6:
sergiu
sergiu
Step 8:
sergiu
sergiu
Step 10:
sergiu
sergiu
Step 13:
Step 14:
Step 16:
george
Step 17:
Step 18:
alin > gigel V miruna < andreea V sergiu # sergiu > qeorge >> silviu > laura
Real Cost (g): 4
```

4. Validări și optimizări

4.1 Validări.

> Număr par de elevi:

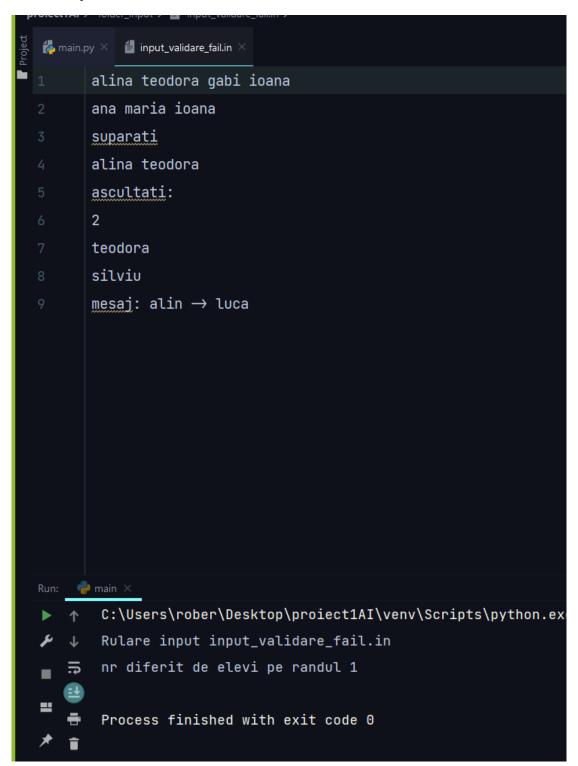
```
alina teodora gabi
ana maria ioana
suparati
alina teodora
ascultati:
cteodora
silviu
mesaj: alin → luca

Rum:

C:\Users\rober\Desktop\proiect1AI\venv\Scripts\python.exe C:\Users\rober\Desktop\proiect1AI\main.py
Rulare input input_validare_fail.in
nr impar de elevi pe prima linie

Process finished with exit code 0
```

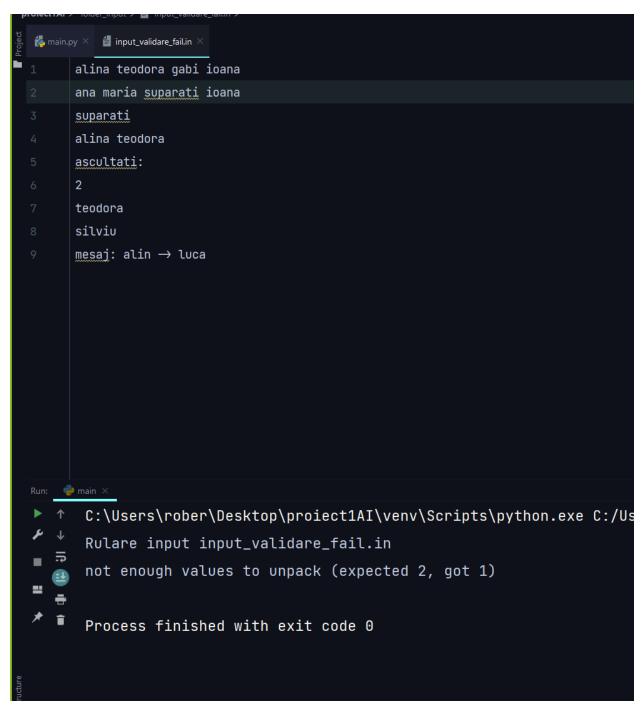
> Număr diferit de elevi:



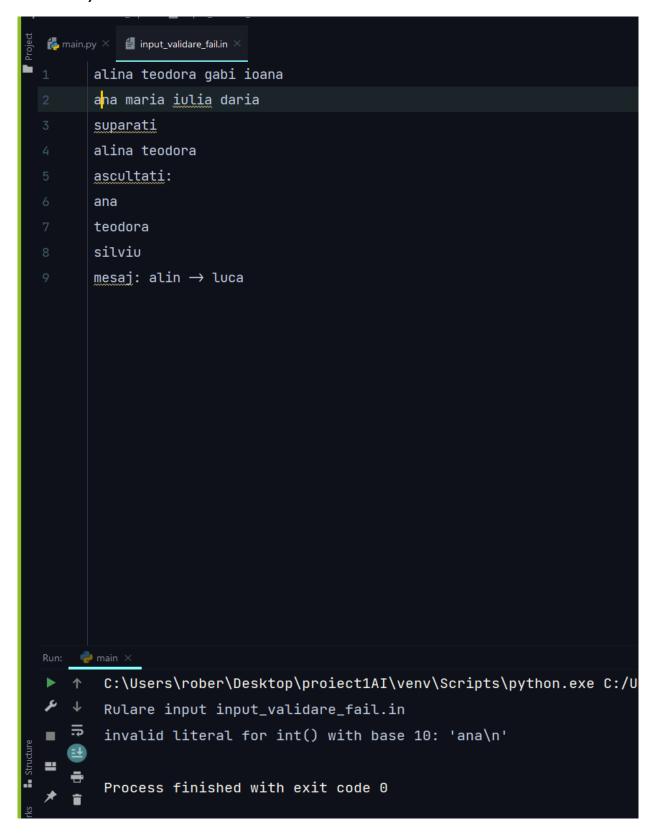
> Elev cu același nume:

```
🐔 main.py ×
           input_validare_fail.in ×
       alina teodora gabi ioana
       ana maria iulia ioana
       suparati
       alina teodora
       ascultati:
       teodora
       silviu
       mesaj: alin \rightarrow luca
Run: 🥏 main 🗵
        C:\Users\rober\Desktop\proiect1AI\venv\Scrip
        Rulare input input_validare_fail.in
        elev cu acelasi nume ioana
        Process finished with exit code 0
```

> Elev care se numește supărați:



În rest, se mai aruncă excepții de la transformări (exemplu lipsește timpul de ascultare pe elev):



> Dacă nu avem niciun elev ascultat



> Dacă este ascultat un elev care nu există sau biletul se deplasează de la/către un elev care nu există se aruncă excepție cu acel nume.



Numărul de soluții și timeout-ul primite în linia de comandă trebuie să fie mai mari > 0.

```
619 assert nSol > 0, "nSol must be > 0"
620 assert timeout > 0, "timeout must be > 0"
621
```

```
assert nSol > 0, "nSol must be > 0"
           assert timeout > 0, "timeout must be > 0"
           if not os.path.exists(outputPath):
               os.mkdir(outputPath)
           for inputFile in listdir('./' + inputPath):
Windows PowerShell
Copyright (C) Microsoft Corporation. All rights reserved.
Try the new cross-platform PowerShell <a href="https://aka.ms/pscore6">https://aka.ms/pscore6</a>
PS C:\Users\rober\Desktop\proiect1AI> python main.py -i -o -n 0 -t 0
usage: C:\Users\rober\Desktop\proiect1AI\main.py -i/--input in-o/--output out-n/--nrsolutii
main.py: error: argument -i/--input: expected one argument
PS C:\Users\rober\Desktop\proiect1AI> python main.py -n 0 -t 0
Traceback (most recent call last):
 assert nSol > 0, "nSol must be > 0"
AssertionError: nSol must be > 0
PS C:\Users\rober\Desktop\proiect1AI>
```

```
Terminal: Local × + ∨

AssertionError: nSol must be > 0
PS C:\Users\rober\Desktop\proiect1AI> python main.py -t 0
Traceback (most recent call last):
   File "C:\Users\rober\Desktop\proiect1AI\main.py", line 620, in <module>
    assert timeout > 0, "timeout must be > 0"
AssertionError: timeout must be > 0
PS C:\Users\rober\Desktop\proiect1AI>
```

4.2 Optimizări.

- Găsirea unui mod de reprezentare a stării, cât mai eficient.
 - ✓ Starea curentă = nod
- Verificarea că nodul scope este diferit de nodul inițial, prin intermediul funcției testeaza_scop_initial.

- Implementarea cât mai eficientă a algoritmilor cu care se rulează programul, folosind eventual module care oferă structure de date performante.
 - ✓ Algoritmul Breadth First este implementat cu Queue.
 - ✓ Algoritmul A* este implementat cu PriorityQueue.
 - ✓ Algoritmul A* Optimizat este implementat cu Heapq, am definit și operatorii __lt__ și __eq__ pentru a putea compara nodurile mai eficient. Ordonarea este făcută crescător dupa f, iar in cazul în care f-urile sunt egale, descrescător după g.

5. Compararea algoritmilor

Vom căuta câte o soluție pentru fiecare algoritm.

Pentru input3:

Algoritmul	Tipul de euristică	Lungimea	Costul	Număr total de	Numär maxim de	Timp găsire
utilizat	folosit	drumului	drumului	noduri	noduri din	soluție
				generate	memorie	
BFS	-	18	12	1458232	872483	19.3483s
DFS	-	20	6	565	19	0.004s
DFI	-	18	12	2453996	17	19.2805s
A*	Banală	18	4	1553	875	0.018s
A*	Admisibilă 1	18	4	131	83	0.002s
A*	Admisibilă 2	18	4	135	85	0.001s
A*	Neadmisibilă	18	8	1658762	799972	31.2023s
A* OPT	Banală	18	4	255	50	0.0039894s
A* OPT	Admisibilă 1	18	4	70	27	0.0009987s
A* OPT	Admisibilă 2	18	4	41	41	0.0009973s
A* OPT	Neadmisibilă	18	14	111	22	0.005984s
IDA*	Banală	18	4	4912	20	0.0369s
IDA*	Admisibilă 1	18	4	69	17	0.001s
IDA*	Admisibilă 2	18	4	133	17	0.002s
IDA*	Neadmisibilă	18	8	808687	28	8.243s

Pentru input4 (cu timeout setat default 100s):

Algoritmul	Tipul de euristică	Lungimea	Costul	Număr total de	Numär maxim de	Timp
utilizat	folosit	drumului	drumului	noduri	noduri din	
				generate	memorie	
BFS	-	21	17	1795887	1096865	20.96s
DFS	-	39	35	101	38	0.001s
DFI	-	21	17	2979438	20	26.2698s
A*	Banală	-	-	5785486	3364216	TLE
A*	Admisibilă 1	23	17	80622	40524	1.3643s
A*	Admisibilă 2	25	17	102865	56417	1.7952s
A*	Neadmisibilă	-	-	4263386	1434622	TLE
A* OPT	Banală	23	17	773	196	0.015826s
A* OPT	Admisibilă 1	23	17	63	57	0.000997s
A* OPT	Admisibilă 2	21	17	215	119	0.003989s
A* OPT	Neadmisibilă	23	17	452	247	0.015957s
IDA*	Banală	-	-	9617440	32	TLE
IDA*	Admisibilă 1	21	17	116657	24	1.0712s
IDA*	Admisibilă 2	21	17	1518234	25	14.6498s
IDA*	Neadmisibilă	-	-	7844680	35	TLE

5. Concluzie

A* optimizat este cea mai bună alegere. Se mai observă că acesta se comportă cel mai bine cu euristica Manhattan. Acest fapt se datorează întrucât problema noastră ne impune să mergem doar în elevi vecini, la fiecare pas.

Observăm pe problema noastră că IDA* rulează cel mai greu (repetă calculări), dar are cele mai puține noduri ținute în memorie (număr maxim 35). Deci ocupă puțină memorie, dar timpul de găsire al unei soluții este mare.