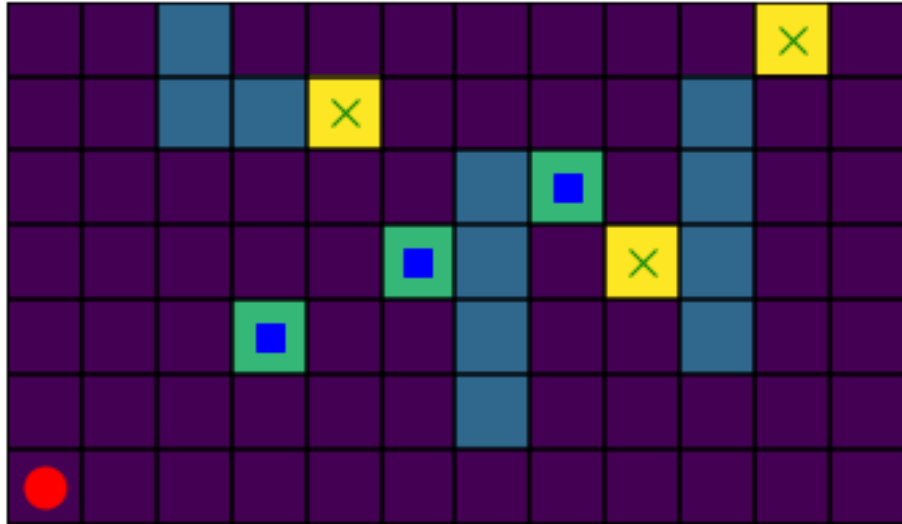


## Compararea algoritmilor Beam Search și IDA\* pentru Sokoban



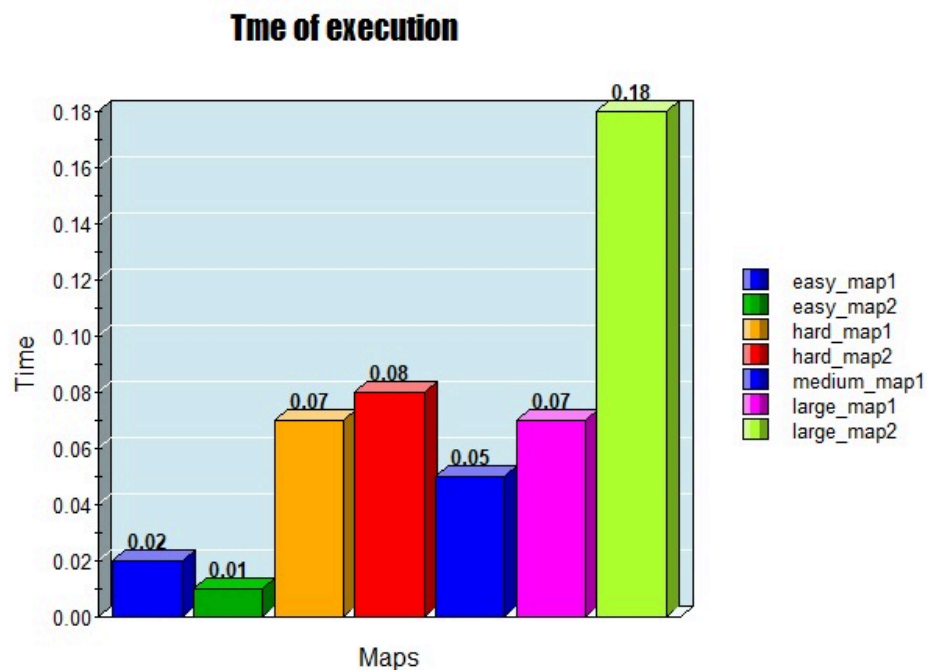
### - Restricție “push only”

Am decis să nu permit mișcări de “pull” pentru a păstra specificația standard a jocului, astfel am modificat funcția `is_valid_move` din clasa `Map` pentru a-mi bloca mișcările de pull.

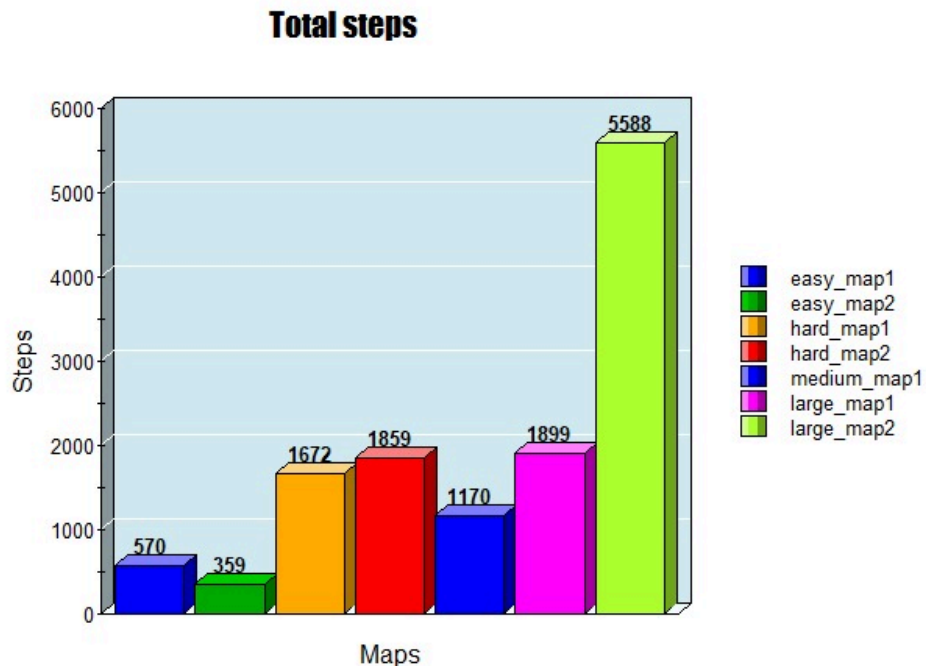
### Euristica pentru Beam Search (`sokoban_heuristic`)

La început am încercat distanța Euclidiană, însă jocul oscila între două stări fără a avansa. Am trecut apoi la Manhattan, dar fără matching beam-ul explora prea multe stări redundante. Introducerea matching-ului greedy a redus drastic numărul de stări explorate. Adăugarea detectării deadlock-urilor în euristica a tăiat timpul de rezolvare de la minute la sutimi de secunde.

Am implementat o euristică care construiește mai întâi o matrice a distanțelor Manhattan între fiecare cutie și fiecare țintă, apoi alocă greedy fiecărei cutii cea mai apropiată țintă neocupată. În plus, detectez deadlock-urile clare (colțuri) și adaug penalizări mari, iar blocajele parțiale le penalizez moderat. În final, includ jumătate din distanța minimă jucător–cutie, pentru a reflecta costul mutării jucătorului.



Se poate observa din grafic că, pe măsură ce harta devine mai dificilă, timpul de execuție al Beam Search crește atât pentru că fiecare stare generează mult mai mulți succesori pe care trebuie să-i evaluez cu euristica, cât și pentru că trebuie să păstrez, sortez și filtrez această mulțime la fiecare nivel (operații de `heapq.nsmallest`). În plus, soluțiile pe hărți complexe sunt mai adânci, ceea ce înseamnă mai multe iterații ale buclei principale și apeluri repetate ale funcției euristice, iar per total costul de calcul crește semnificativ. Cel mai bine se poate observa din graficul de mai jos ce reprezintă totalitatea de stări explorate ale jucătorului și numărul de pași prin care trece pentru a obține soluția finală.



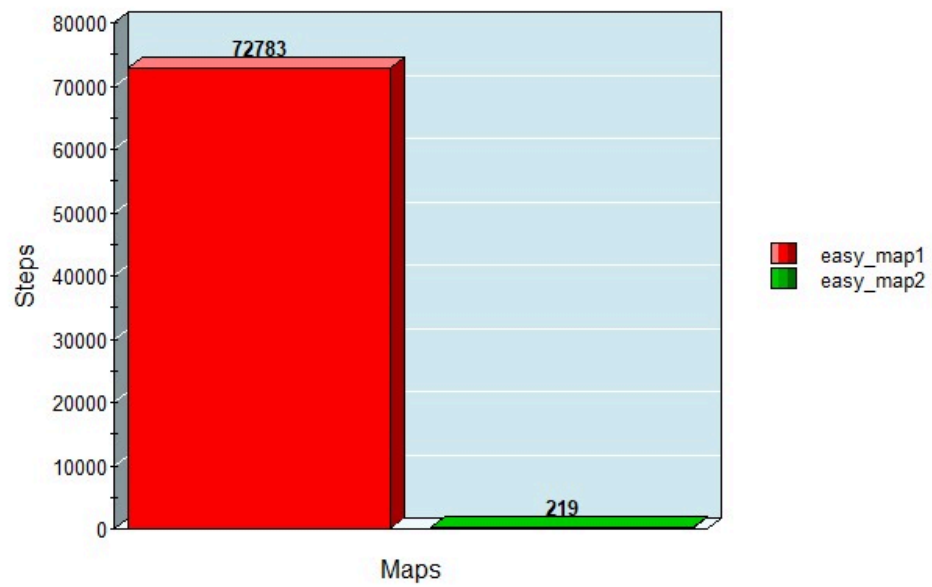
### Euristica pentru IDA\* (**sokoban\_heuristic\_ida**)

Am adaptat matching-ul greedy la un nivel global: scot mereu cel mai apropiat cuplu cutie-țintă din listele rămase, ca să reduc complexitatea fiecărui apel. Penalizez deadlock-urile cu 300 de puncte (mai puțin agresiv decât în Beam) și adaug întreaga distanță minimă jucător-cutie pentru a surprinde costul deplasării în adâncimile DFS-ului iterativ.

La început am folosit o euristică bazată doar pe suma distanțelor Euclidiene între cutii și ținte, fără niciun mecanism de detectare a deadlock-urilor. Din cauza lipsei acestor penalizări, algoritmul explora foarte multe stări redundante și rula foarte mult fara sa ajunga la o solutie finala, până am înlocuit-o cu varianta Manhattan + matching + deadlock. Mai jos se pot observa graficele pentru timpul de executie si numarul de iteratii totale pentru fiecare harta in parte

Din pacate nu am reusit sa gasesc o euristica suficient de buna pentru a rezolva si celelalte mape, dar o voi face pe viitor cu siguranta

**Total steps**



**Time of execution**

