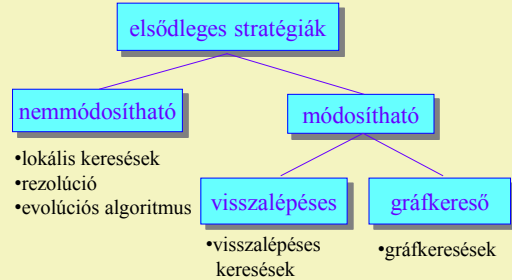


III. Keresések

```
ADAT := kezdeti érték
while → terminálási feltétel(ADAT) loop
  SELECT SZ FROM alkalmazható szabályok
  ADAT := SZ(ADAT)
endloop
```

Elsődleges vezérlési stratégiák



1. Lokális keresések

- A lokális keresés olyan KR, amelynek **globális munkaterületén** a reprezentációs gráf egyetlen csúcsát, az aktuális csúcsot (kezdetben a startcsúcsot) és annak környezetét tároljuk.
- Az aktuális csúcsot minden lépésben annak környezetéből vett lehetőleg „jobb” csúccsal cseréljük le (**keresési szabály**).
- A jobbság eldöntéséhez egy célfüggvényt (rátermettségi függvényt, heurisztikus függvényt) használunk, amely várhatóan annál jobb értéket ad egy csúcsra, minél közelebb esik az a célhoz. (**vezérlési stratégia**)
- A keresés leáll, ha megtaláljuk a célcúcsot.

Hegymászó algoritmus

- Minden lépésben az aktuális (*akt*) csúcs **legjobb gyermekére** lép, amelyik **nem a szülője**.

```
1. akt := s
2. while akt ≠ T loop
3.   if  $\Gamma(akt) - \pi(akt) = \emptyset$  then return nem talált megoldást
4.   akt := opt( $\Gamma(akt) - \pi(akt)$ )
5. endloop
```



Megjegyzés

- Hátrányok:
 - csak erős heurisztika esetén lesz sikeres: egy rossz döntés véglegesen tévútra vezetheti
 - lokális optimum hely környezetében és ekvidisztans felületen (azonos értékű szomszédos csúcsok között) eltévedhet; mivel nincs kör figyelés, kör mentén végtelen ciklusba esik
 - zsákutcában (szülőre nem léphet vissza) beragad
- A bajok okai:
 - túl kicsi az algoritmus memóriája → tabu keresés
 - mohó stratégia → szimulált hűtés algoritmus

Tabu keresés

- Az aktuális csúcson (*akt*) kívül nyilvántartja még
 - Optimális csúcs (*opt*): az eddigi legjobb csúcs
 - Tabu halmaz: az utolsó néhány érintett csúcsot
- Minden lépésben
 - Az aktuális csúcs **legjobb gyermekére** lép, kivéve a **tabu halmazban** levőket
 - ha *akt* jobb, mint az *opt*, akkor *opt* az *akt* lesz
 - frissíti *akt*-tal a sorszerkeztű tabu halmazt
- Terminálási feltételek:
 - ha a célfüggvény az *opt*-ban optimális
 - ha az *akt* célfüggvény értéke vagy az *opt* sokáig nem változik.

Tabu keresés algoritmus

1. $akt, opt, Tabu := startcsucs, startcsucs, \emptyset$
2. **while not** ($opt \in T$ or opt régóta nem változik) **loop**
3. **if** $\Gamma(akt) \setminus Tabu = \emptyset$ **then return** nem talált megoldást
4. $akt := \text{opt}_{\Gamma(akt) \setminus Tabu}$
5. $Tabu := \text{Módosít}(n, Tabu)$
6. **if** $f(akt)$ jobb, mint $f(opt)$ **then** $opt := akt$
7. **endloop**



Megjegyzés

- **Előnyök:**
 - tabu méreténél rövidebb köröket észleli, és ez segíthet a lokális optimum hely illetve az ekvidisztans felület leküzdésében is.
- **Hátrányok:**
 - a tabu halmaz méretét kísérletezéssel kell belőni
 - a keresés továbbra is beragadhat, ha az összes továbblépési irányt a tabu halmaz védi (habár ekkor megengedhető a tabu megsértése)

Szimulált hűtés

- A következő csúc kiválasztása az aktuális (akt) csúc gyermekei közül véletlenszerű.
- Ha az így kiválasztott m csúc célfüggvény-értéke nem rosszabb, mint az akt csúcé (itt $f(m) \leq f(akt)$), akkor elfogadjuk, ha rosszabb ($f(m) > f(akt)$), akkor az m **elfogadása is véletlenített**: ennek valószínűsége fordítottan arányos az $|f(akt) - f(m)|$ különbséggel.

$$e^{\frac{f(akt) - f(m)}{T}} > \text{random}[0,1]$$

Hűtési ütemterv

- Egy ugyanannyival rosszabb célfüggvény értékű új csúcsot a keresés kezdetén nagyobb eséllyel fogadjuk, mint később.
- Ehhez elég a keresés idejétől fordított arányban változó együtthatókkal leosztani az $f(akt) - f(m)$ különbséget.

$$f(m) = 120, f(akt) = 107$$

T	$\exp(-13/T)$
10^{10}	0.9999...
50	0.77
20	0.52
10	0.2725
5	0.0743
1	0.000002

- Adjunk ütemtervet: $(T_k, L_k) \quad k=1,2,\dots$
 - Legyenek a T értékei: T_1, T_2, \dots
 - amelyeket rendre L_1, L_2, \dots lépésben használunk
 - A T_1, T_2, \dots legyen szigorúan monoton csökkenő.

Szimulált hűtés algoritmus

1. $akt := s; k := 1$
2. **while not** ($akt \in T$ or $f(akt)$ régóta nem változik) **loop**
3. **for** $i = 1 \dots L_k$ **loop**
4. $m := \text{select}(\Gamma(akt), \pi(akt))$
5. **if** $f(m) \leq f(akt)$ **or** $\frac{f(akt) - f(m)}{T_k} > \text{rand}[0,1]$
6. $f(m) > f(akt)$ **and** $e^{\frac{f(akt) - f(m)}{T_k}} > \text{rand}[0,1]$
7. **then** $akt := m$
8. **endloop**
9. $k := k+1$
10. **endloop**

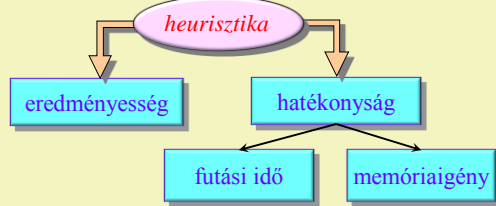


Lokális kereséssel megoldható feladatok

- A lokálisan hozott rossz döntés ne zárja ki a cél megtalálását
 - Ez biztos teljesül, ha reprezentációs-gráf erősen összefüggő
 - Jó heurisztikára épített célfüggvénnyel elkerülhetők a zsákutcák vagy az olyan csúcsok, ahonnan már nem vezet út célcúcsba.
 - Előnytelen, ha a reprezentációs-gráf egy irányított fa. (Ezért például az n -királynő probléma nem alkalmas lokális kereséssel való megoldáshoz, csak tökéletes heurisztikájú célfüggvény esetén)

A heurisztika hatása a KR működésére

A heurisztika olyan, a feladathoz kapcsolódó ötlet, amelyet közvetlenül építünk be egy algoritmusba azért, hogy annak eredményessége és hatékonysága javuljon, habár erre általában semmi garanciát nem ad.



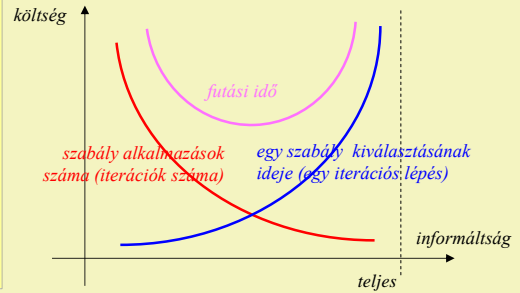
Gregorics Tibor

Mesterséges intelligencia

15

ADAT := kezdeti érték
while \neg terminálási feltétel(ADAT) loop
 SELECT SZ FROM alkalmazható szabályok
 ADAT := SZ(ADAT)
endloop

A KR futási ideje



Gregorics Tibor

Mesterséges intelligencia

16

1	2	3
8		4
7	6	5

Heuristikák a 8-as (15-ös) tologató játékra

- Rossz helyen levő cellák száma:

$$W(a) = \sum_{i,j} 1$$

$$a_{i,j} \neq 0 \wedge a_{i,j} \neq \text{cél}_{i,j}$$

- Cellák célbeli helyüktől vett minimális távolságainak összege (Manhattan):

$$P(a) = \sum_{i,j} (|i - \text{célbelisor}(a_{i,j})| + |j - \text{célbelioszlop}(a_{i,j})|)$$

$\text{célbelisor}(a_{i,j}) \sim$ az $a_{i,j}$ célállapotbeli helyének sora

$\text{célbelioszlop}(a_{i,j}) \sim$ az $a_{i,j}$ célállapotbeli helyének oszlopa

- „Széleken levő cellák legyenek jók” (frame):

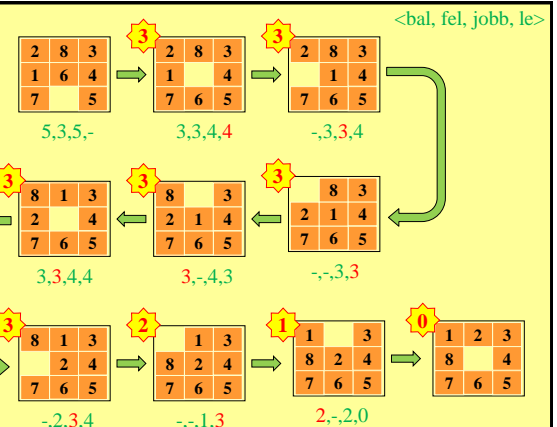
- Hány olyan lapocska van a szélén, amelyiket nem a célbeli szomszédja követ az óra járásával megegyező irányban?
- Hány lapocska nincs még a szélén?
- Hány sarkokban ($\times 2$) nincs még a cél szerinti lapocska?

Gregorics Tibor

Mesterséges intelligencia

17

W



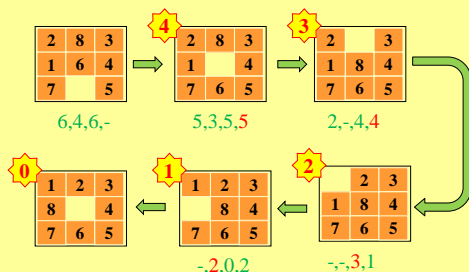
Gregorics Tibor

Mesterséges intelligencia

18

P

<bal, fel, jobb, le>

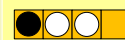


Gregorics Tibor

Mesterséges intelligencia

19

Heuristikák a Fekete-fehér kirakóra



- Inverziószám:

$I(v) =$ minimálisan hány csere kell ahhoz, hogy minden fehér minden feketét megelőzzön

- $D(v) = 2 * I(v)$

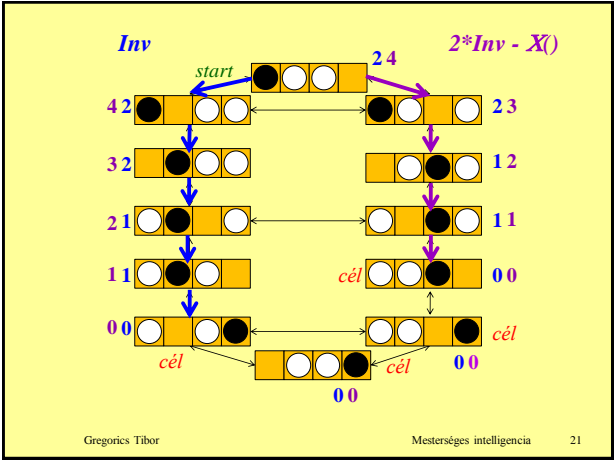
- Módosított inverziószám:

$M(v) = 2 * I(v) - (I, \text{ ha } v\text{-nek része } \begin{array}{|c|c|c|} \hline \bullet & \bullet & \bullet \\ \hline \end{array} \text{ vagy } \begin{array}{|c|c|c|} \hline \bullet & \bullet & \bullet \\ \hline \end{array})$

Gregorics Tibor

Mesterséges intelligencia

20



Heurisztikák a Hanoi tornyai problémára

□ Darab: $C(v) = \sum_{v[i] \neq I} I$

□ Súlyozott darab: $WC(v) = \sum_{v[i] \neq I} i$

□ Összeg: $S(v) = \sum_{i=1..n} v[i]$

□ Súlyozott összeg: $WS(v) = \sum_{i=1..n} i * v[i]$

□ Módosított összeg: $EWS(a) = WS(v) - \sum_{i=2..n} I + \sum_{i=2..n} 2$
 $v[i-1] > v[i] \quad v[i-1] = v[i+1] \wedge v[i] \neq v[i-1]$

Heurisztikák a Hanoi tornyai problémára

□ Tökéletes: $P(v) = f(I)_1 \quad f: [1..n+1] \rightarrow \mathbb{N} \times \mathbb{N}$

$f(i)_1$: célba éréshez szükséges lépések száma, ha csak az i és n közötti korongok számítanak, a kisebb korongok mintha nem is lennének.

$f(i)_2$: az $i-1$ -dik korongnak a helye ahhoz, hogy a nálánál nagyobb korongok mozgatásának megkezdésekor ne legyen „útban”.

Az i -dik korong a nálánál nagyobb korongok mozgatása közben állandóan „útban” lesz (kivéve a legelső lépésnél, ha éppen az $f(i+1)_2$ rúdon van). Ezért az i -dik korongot minden nagyobb korong mozgatása előtt földre kell tenni (ettől megduplázódik a lépések eddig kalkulált száma), majd a legvégén a helyére.

$f(n+1) = (0, 1)$

$f(i) = \begin{cases} (2 * f(i+1)_1, f(i+1)_2) & \text{ha } v[i] = f(i+1)_2 \\ (2 * f(i+1)_1 + 1, 6 - f(i+1)_2 - v[i]) & \text{ha } v[i] \neq f(i+1)_2 \end{cases}$