

Állapottér-reprezentáció állapot-gráfja

Állapottér modell

állapot
művelet hatása egy állapotra
művelet költsége
kezdő állapot
célállapot

Állapot-gráf

csúcs
irányított él
él költsége
startcsúcs
célcsúcs

Gráf-reprezentáció: állapot-gráf, startcsúcs, célcsúcsok
egy műveletsorozat hatása
megoldás

irányított út
irányított út a startcsúcsból egy célcsúcsba

1, VL1 algoritmus

(Nincs kör és mélységi korlát figyelés) véges körmentes irányított gráfon terminál, és ha van megoldás akkor talál egyet.

Recursive procedure VL1(akt : N) return (A* ; hiba)

```
1.      if cél(akt) then return(nil) endif
2.      for  $\forall$  új  $\in \Gamma(\text{akt})$  loop
3.          megoldás := VL1(új)
4.          if megoldás  $\neq$  hiba then
5.              return(fűz((akt,új), megoldás) endif
6.      endloop
7.      return(hiba)
end
```

volt - 2, Vezérlési stratégiák

- Elsődleges(általános): független a feladattól és annak modelljétől: nem merít sem a feladat ismereteiből sem a modell sajátosságaiból.
 - 1. nem módosítható:
 - lokális keresések
 - evolúciós algoritmus
 - 2. módosítható:
 - visszalépéses keresések
 - gráfkeresések
- Másodlagos(modell függő): nem függ a feladat ismereteitől, de épít a feladatot modelljének általános elemére. pl. Lineáris input stratégia (rezolúciónál)
- Heurisztikus: a feladattól származó, annak modelljében nem rögzített a megoldást segítő speciális ismeret. pl. Manhattan-heurisztika

3, Szimulált hűtés algoritmus

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

4, Mélységi / Szélességi /Egyenletes gráfkeresés (Nem informált)

Elnevezés	Definíció	Eredmények
Mélységi	$f = -g \mid c(n,m) = 1$	Végtelen gráfokban mélységi korláttal megoldást garantál.
Szélességi	$f = g \mid c(n,m) = 1$	Végtelen gráfokban a legrövidebb megoldást adja, egy csúcsot csak egyszer terjeszt ki.
Egyenletes	$f = g$	Végtelen gráfokban a legolcsóbb megoldást adja, egy csúcsot legfeljebb egyszer terjeszt ki.

5, Keresőrendszer részei

	Lokális keresés	Visszalépéses keresés	Gráfkeresés
Globális mintaterület	Egy csúcs és annak a szűk környezete.	Egy út a startcsúcsból az aktuális csúcsba és az arról leágazó még ki nem próbált élek.	A startcsúcsból induló, már feltárt részgráf.
Keresési szabály	Az aktuális csúcsot minden lépésben egy az annak környezetében levő "jobb" csúccsal cseréljük le.	A nyilvántartott út végéhez egy új, még ki nem próbált él hozzáfűzése, vagy a legutolsó él törlése (visszalépés)	Az egyik útvégi csúcs kiterjesztése.
Vezérlési stratégia	A "jobbság" eldöntésére kiértékelő függvényt használ, ami remélhetőleg annál jobb értéket ad egy csúcsra, minél közelebb van a célhoz.	A visszalépés szabályát csak a legvégső esetben alkalmazza. Feltételei: zsákutca, zsákutca torkolat, kör, mélységi korlát.	Mindig a lekedvezőbb csúcs kiterjesztésére törekszik

6, B algoritmus

A B algoritmust az A algoritmusból kapjuk úgy, hogy bevezetjük az F aktuális küszöbértéket, majd az a -1. lépést kiegészítjük az $F := f(s)$ értékadással, a -4. lépést pedig helyettesítjük az

```
if  $\min_f(NYILT) < f$ 
then  $n := \min_g (m \in NYILT \mid f(m) < F)$ 
else  $n := \min_f (NYILT)$ ;  $F := f(n)$ 
endif
```

elágazással.

7, Neuronháló

Bemenő értékek (számok) együtteséből kimenő értéket (számokat) előállító rendszer, amely egymáshoz kapcsolódó, tanítható számoló egységekből áll. Részei: - mesterséges neuron, - hálózati topológia, - tanulási szabály
Legegyszerűbb mesterséges neuronháló: perceptron modell. (Rosenblott perceptronok)

8, Mit tesz az általános gráfkereső algoritmus akkor, amikor már egy korábban felfedezett csúcshoz talál minden addiginál olcsóbb utat? Mi legyen az olcsóbb úton újra megtalált n csúcs leszármazottjaival?

1. Járjuk be és javítsuk ki a pointereket és élkötségeket!
2. Kerüljük el egy jó kiértékelő függvénnyel, hogy ilyen történjen!
3. Semmi mást ne tegyünk, csak legyen az m csúcs újra nyílt!

volt - 9, Győztes stratégia

A győztes stratégia egy olyan elv, amelynek betartva egy játékos az ellenfél minden lépésére tud olyan válasz adni, hogy megnyerje a játékot.

10, Nyerő stratégia

A nyerő stratégia NEM egyetlen győztes játszma, hanem olyan győztes játszmák összessége, amelyek közül az egyiket biztos végig tudja játszani az a játékos aki rendelkezik a nyerő stratégiával.

11, Felügyelt tanulás 3 fajtája

Válasszunk egy $f: P \times X \rightarrow Y$ paraméteres leképezést a vizsgált problémát modellező $\varphi: X \rightarrow Y$ leképezés közelítéséhez, majd azon $\Theta \in P$ paramétert keressük (paraméteres tanulás), amelyre az (x_n, y_n) ($n=1 \dots N$) tanító minták mellett (ahol $y_n = \varphi(x_n)$) az alábbi kifejezés értéke elég kicsi.

$$\frac{1}{N} \sum_{n=1}^N l(f(\Theta, x_n), y_n) \quad (\text{ahol } l \text{ a hiba függvény, } y_n \text{ az elvárt kimenet, } f(\Theta, x_n) = t_n \text{ a számított kimenet})$$

volt - 12, Dekompozíciós reprezentáció

- a feladata részproblémáinak általános leírását
- a kiinduló problémát
- az egyszerű problémákat
- a dekomponáló műveleteket: $D: \text{probléma}^+ \text{ és } D(p) = \langle p_1, \dots, p_n \rangle$

13, k means (Hard clustering)

Az algoritmus célja, az adatpontok megadott számú klaszterbe sorolása. A pontok az eljárás minden iterációjában a hozzájuk legközelebbi klaszterbe kerülnek, amelyeket a középpontjukkal azonosítunk.

14, Általános gráfkereső algoritmus

```
1.  G := ({start}, ∅); NYILT := {start}; g(start) := 0; π(start) := nil
2.  loop
3.      if empty(NYILT) then return nincs megoldás
4.      n := mini{NYILT}
5.      if cél(n) then return megoldás
6.      NYILT := NYILT - {n}
7.      for ∀ m ∈ Γ(n) - π(n) loop
8.          if m ∉ G or g(n) + c(n,m) < g(m) then
9.              π(m) := n; g(m) := g(n) + c(n,m); NYILT := NYILT ∪ {m}
10.         endloop
11.     G := G ∪ {(n,m) ∈ A | m ∈ Γ(n) - π(n)}
12. endloop
```

Jelölések:

- keresőgráf (G) : a reprezentációs gráf eddig felfedezett és egyben el is tárolt része
- nyílt csúcsok halmaza (OPEN) : kiterjesztésre várakozó csúcsok, amelyeknek gyerekeit még nem vagy nem eléggé jól ismerjük
- kiértékelő függvény (f: OPEN → R) : kiválasztja a megfelelő nyílt csúcsot kiterjesztésre

15, VL2 algoritmus

Recursive procedure VL2(út : N*) return (A*; hiba)

```
1.  akt := utolsó_csúcs(út)
2.  if cél(akt) then return(nil) endif
3.  if hossza(út) >= korlát then return(hiba) endif
4.  if akt ∈ maradék(út) then return(hiba) endif
5.  for ∀ új ∈ Γ(akt) - π(akt) loop
6.      megoldás := VL2(fűz(út, új))
7.      if megoldás ≠ hiba then
8.          return(fűz((akt,új), megoldás)) endif
9.  endloop
10. return(hiba)
11. end
```

volt - 16, Mi a heurisztika, miért és mikor használjuk?

- Heurisztikus függvénynek nevezzük azt a $h: N \rightarrow R$ fv-t, amelyik egy csúcsnál megbecsüli a csúcsból a célba vezető optimális út költségét.
- Feladattól származó, annak modelljében nem rögzített, a megoldást segítő speciális ismeret.
- Közvetlenül építjük be az algoritmusba, hogy annak a hatékonysága és eredményessége javuljon, habár erre semmiféle garanciát nem nyújt. A hatékonyság növelése alatt a memóriaigény és a futási idő csökkentését értjük.

17, k means (Hard clustering)

Az algoritmus célja, az adatpontok megadott számú klaszterbe sorolása. A pontok az eljárás minden iterációjában a hozzájuk legközelebbi klaszterbe kerülnek, amelyeket a középpontjukkal azonosítunk.

18, Evolúciós algoritmus

Elemek: - kódolás

- rátermettségi függvény
- evolúciós operátorok
- kezdő populáció, megállási feltétel
- stratégiai paraméterek

Procedure EA

populáció := kezdeti populáció

while terminálási feltétel nem igaz

loop

szülők := szelekció(populáció)

utódok := rekombináció(szülők)

utódok := mutáció(utódok)

populáció := visszahelyezés(populáció utódok)

endloop

volt - 19, Gépi tanulás

Tanulási modellek:

- Induktív : felügyelt tanulás, felügyelet nélküli tanulás, megerősítéses tanulás
- f leképezést (annak paramétereit) $x_n \in X$ ($n=1..N$) bemenetek (minták) alapján tanuljuk.

-Adaptív (inkrementális tanulás):

Egy már megtanult f leképezést egy új minta anélkül módosíthat, hogy a korábbi mintákat újra megvizsgáljunk

volt - 20, Visszalépéses keresés vs általános gráfkeresés

(munkaterület, keresési szabály, vezérlés, milyen feltételek mellett ad meo-t, tárigény, futási idő)

Visszalépéses

- Munkaterület: egy ut a startcsúcsból az aktuális csúcsba (az utról leágazó meg ki nem próbált éllel együtt)
 - kezdetben a startcsúcsot tartalmazó nulla hosszúságú ut
 - terminális célcsúcs elérésekor vagy a startcsúcsból való visszalépéskor
- keresési szabályai: a nyilvántartott ut végéhez egy új él hozzáfűzése, vagy a legutolsó él törlése
- vezérlési stratégiája: a visszalépési szabályt csak a legvégső esetben alkalmazza
- Véges kormentes irányított grafokon a VL1 mindig terminál és ha létezik megoldás akkor talál egyet

Egyszerű gráf keresés

- Munkaterület: startcsúcsból kiinduló már feltárt útvonalak a reprezentációs gráfnak (keresőgráf), valamint a feltárt utak végei (nyílt csúcsok)
 - kiinduló értéke: startcsúcs
 - terminális feltétel: vagy célcsúcsot terjeszt ki vagy nincs nyílt csúcs
- Keresési szabály: egy nyílt csúcs kiterjesztése
- Vezérlési stratégiája: a legkedvezőbb csúcs kiterjesztésére törekszik, és ehhez egy kiértékelő függvényt használ.

A GK véges d-gráfban mindig terminál.

Ha egy véges \mathbb{R} -gráfban létezik megoldás, akkor a GK megoldás megtalálásával terminál.

volt - 21, Heurisztika:

Feladattól származó, annak modelljében nem rögzített, a megoldást segítő speciális ismeret. Közvetlenül építjük be az algoritmusba, hogy annak hatékonysága és eredményessége javuljon, habár erre semmilyen garanciát nem nyújt. (Kombinatorikus robbanás elkerülése) A hatékonyság növelése alatt a memóriaigény és a futási idő csökkentését értjük.

volt - 22, Mi a heurisztika és hol vezetjük be a KR-ben?

Heurisztikus függvénynek nevezzük azt a $h:N \rightarrow R$ függvényt, amelyik egy csúcsnál megbecsüli a csúcsból a célba vezető („hátralévő”) optimális út költségét. $h(n) \sim h^*(n)$

23, Útkeresési problémára optimális megoldási utat adó algoritmusok felsorolása

Szélességi, egyenletes, A^* , A_c , B

24, Mit reprezentál a játéka és az és vagy gráf a 2 személyes játékoknál

A játéka a lehetséges lépéseket és azt reprezentálja, hogy ki mikor nyerhet.

Az ES/VAGY fa a nyerő stratégia megkereséséhez használható

25, A^* , A_c , B algoritmusok futási idejének jellemzése

A^* algoritmusnál a futási idő legrosszabb esetben exponenciálisan függ a kiterjesztett csúcsok számától, de ha olyan heurisztikát választunk, amelyre már A_c algoritmust kapunk, akkor a futási idő lineáris lesz. Persze ezzel a másik heurisztikával változik a kiterjesztett csúcsok száma is, így nem biztos, hogy egy A_c algoritmus ugyanazon a gráfon összességében kevesebb kiterjesztést végez, mint egy csúcsot többször is kiterjesztő A^* algoritmus. A B algoritmus futási ideje négyzetes, és ha olyan heurisztikus függvényt használ, mint az A^* algoritmus (azaz megengedhetőt), akkor ugyanúgy optimális megoldást talál (ha van megoldás) és a kiterjesztett csúcsok száma (mellesleg a halmaza is) megegyezik az A^* algoritmus által kiterjesztett csúcsokéval.

26, Gráfkeresésnél mi történik ha olcsóbb utat talál?

Ha m (eleme) G és $g(m) < g(n) + c(n, m)$, akkor: $\pi(m) = n$ és $g(m) = g(n) + c(n, m)$, és az m csúcsot nyílttá tesszük. Ha a kiértékelő függvény csökkenő, a korrektség megától helyreáll.

27, Mi a szelekció, milyen a jó szelekció, típusai

Célja: a rátermett egyedek kiválasztása úgy, hogy a rosszabbak kiválasztása is kapjon esélyt.

- Rátermettség arányos (rulett kerék algoritmus): minél jobb a rátermettségi függvényértéke egy elemnek, annál nagyobb valószínűséggel választja ki
- Rangsorolásos: rátermettségi alapján sorba rendezett egyedek közül a kisebb sorszámúakat nagyobb valószínűséggel választja ki.
- Versengő: véletlenül kiválasztott egyedcsoportok (pl. párok) legjobb egyedét választja ki.
- Csonkolásos v. selejtezős: a rátermettségi szerint legjobb (adott küszöbérték feletti) valahány egyedből véletlenszerűen választ néhányat.

28, Minimax módosításaként bevezetett algoritmusok felsorolása, melyik milyen tulajdonságát javítja a minimaxnak?

- Átlagoló kiértékelés: Célja a kiértékelő függvény esetleges tévedéseinek simítása.
- Váltakozó mélységű kiértékelés: Célja, hogy a kiértékelő függvény minden ágon reális értéket mutasson.
- Szelektív kiértékelés: Célja a memória-igény csökkentése
- Negamax algoritmus: Negamax eljárást könnyebb implementálni.