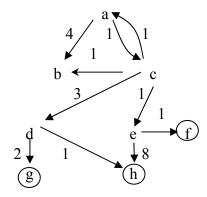
Navodila:

Čas: 70 min. Uporaba literature, zapiskov in elektronskih naprav (razen ure) ni dovoljena. Točkovanje: vse naloge so enakovredne. Ustni izpit v torek, 10.2.2015, ob 10h. Ogledi pisnih izpitov v ponedeljek, 9.2.2015, ob 12h.

1. Dan je spodnji prostor stanj



Naj bo a začetno vozlišče preiskovanja. f, g in h so ciljna vozlišča. Algoritmi preiskovanja naj generirajo naslednike vozlišč po abecednem vrstnem redu. Npr. vrstni red naslednikov vozlišča c je: a, b, d, e.

Vsi preiskovalni algoritmi naj razpoznavajo cikle in generirano vozlišče, ki sklene cikel, takoj zavržejo. Vendar pa obravnavajo graf kot drevo. Torej, če pridejo do kakega vozlišča N po različnih poteh, naredijo kopijo N' vozlišča N in obravnavajo N', kot da bi bilo novo vozlišče. Če imata dve vozlišči enako f-oceno, se najprej razvije tisto vozlišče, ki je bilo prej generirano.

Hevristične ocene h vozlišč so dane takole:

X	a	b	c	d	e	f	g	h
h(X)	1	4	1	2	7	0	0	0

(a) Katero rešitveno pot vrne iskanje v globino? ? Zapiši vrstni red, v katerem to iskanje generira vozlišča, preden najde rešitev.

Gen: a,b,c,(a),b,d,e,g,h Rešitev: a,c,d,g

(b) Katero rešitveno pot vrne iskanje v širino? Zapiši vrstni red, v katerem to iskanje generira vozlišča, preden najde rešitev.

Gen: a,b,c,(a),b,d,e,g,h,f,h Rešitev: a,c,d,g

(c) Katero rešitveno pot vrne iterativno poglabljanje? Zapiši vrstni red, v katerem to iskanje generira vozlišča, preden najde rešitev (štejemo tudi ponovno generirana vozlišča).

Gen: a;a.b.c;a,b,c,(a),b,d,e;a,b,c,(a),b,d,e,g,h

Rešitev: a,c,d,g

(d) Katero rešitveno pot vrne algoritem A*? V kakšnem vrstnem redu A* razvija vozlišča, preden najde rešitev?

Razvija: a,c,b,d,h Rešitev: a,c,d,h

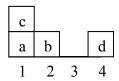
(e) Ali je ocenitvena funkcija za gornji prostor stanj monotona? Na kratko utemelji odgovor.

Ne, ker f(e) > f(f).

(f) Koliko hevrističnih ocen moramo spremeniti, da bo A* našel optimalno rešitev? Poišči rešitev z najmanj spremembami. Katere so te spremembe?

nova vrednost: $h(e) \le 3$

2. Dana je domena planiranja v svetu kock. Domena vsebje štiri kocke a, b, c in d ter štiri lokacije 1, 2, 3, in 4 na mizi. Možno stanje v tej domeni je:



Stanja so opisana s predikatoma:

c(X), kar pomeni, da je kocka ali lokacija X prosta (nima ničesar na sebi)

on(Y, Z), kar pomeni, da je kocka Y na kocki ali lokaciji Z

Gornje stanje je definirano z: [c(c), c(b), c(3), c(d), on(a,1), on(b,2), on(c,a), on(d,4)]

Definirana je akcijska shema **move(Block, From, To)**, kot običajno takole:

PREDPOGOJ: [clear(Block), clear(To), on(Block, From)]

ob omejitvah, da je **Block** kocka, **From** in **To** pa je kocka ali lokacija, ter **From** \neq **To** in **To** \neq

Block

POZITIVNI UČINKI: [on(Block,To), clear(From)] NEGATIVNI UČINKI: [on(Block,From), clear(To)]

(a) Kakšno je novo stanje po uporabi akcije **move(c,a,d)**?

```
[c(a),c(b),c(c),c(3),on(a,1),on(b,2),on(d,4),on(c,d)]
```

(b) Kaj je rezultat RG regresiranja ciljev [on(a,b), on(b,c), on(c,4)] skozi akcijo move(b,d,c)?

[on(a,b),on(c,4),c(b),c(c),on(b,d)] (nemogoči cilji, on(a,b) in c(b) hkrati!)

(c) Podaj množico vseh alternativnih akcij, ki jih bo planer upošteval pri regresiranju množice ciljev [on(a,b), on(b,c)].

```
move(a,X,b); X=\{c,d,1,2,3,4\}
move(b,X,c); X=\{a,d,1,2,3,4\}
```

(d) Definiraj akcijsko shemo **moveAll(Block, From, To),** ki premakne kocko **Block** skupaj z vsemi kockami, ki so na njej. Gre torej za premikanje celotnega stolpa.

```
moveAll(Block, From, To)
conds: on(Block, From), c(To)
adds: on(Block, To), c(From)
dels: on(Block, From), c(To)
```

3. Imamo enostaven problem učenja s tremi atributi A, B in C, ter dvema razredoma 0 in 1. Atributa A in B sta binarna (vrednosti "y" in "n"), C ima več vrednosti. Učni primeri so dani v spodnji tabeli:

A	В	С	Razred
y	y	a	1
y	y	b	0
n	n	c	1
n	y	d	0
y	n	e	1
y	n	f	1
n	y	g	0
y	y	h	0

(a) Brez računanja ugotovi, kateri atribut bo algoritem učenja odločitvenih dreves izbral za koren drevesa po kriteriju *informacijskega dobitka* (na kratko utemelji, kako lahko pridemo do odgovora brez računanja).

Izbral bo C, saj so vse porazdelitve v listih čist. Residualna informacija je torej 0 in zato InfoGain(C) = 1

(b) Kaj se zgodi, če izberemo najboljši atribut po kriteriju *relativnega informacijskega dobitka*? (na kratko utemelji, kako lahko pridemo do odgovora brez računanja).

Izbral bo B, ker je InfoGain(B) le malo manjši od InfoGain(C), vendar pri relativnem informacijskem dobituku delimo InfoGain z Info(atribut), ki pa je v primer C: Info(C) = 3. Torej:

```
InfoGain(B) / Info(B) > InfoGain(C) / Info(C)
```

(c) Koliko je vrednost G Ginijevega indeksa za celotno množico vseh osmih učnih primerov. Koliko je Ginijev dobitek GiniGain(A) atributa A? Pusti rezultate v obliki ulomka.

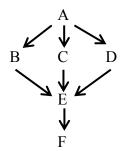
Gini =
$$\frac{1}{2}$$

GiniGain(A) = $\frac{1}{30}$

(d) Vzemimo odločitveno drevo za gornje podatke, ki vsebuje le atribut C (torej drevo ima koren C ter ustrezno število listov). Ocenite klasifikacijsko točnost z relativno frekvenco. Ali se vam zdi ta ocena dobra? Pojasnite vaš odgovor.

Ocenjena točnost = 1. Ocena je slaba, saj atribut C zelo slabo posplošuje. Pojavi se preveliko prilagajanje.

4. Naj bo dana spodnja bayesovska mreža:



(a) Zapiši število pogojnih verjetnosti, ki jih zahteva ta struktura? Koliko vrednosti bi morali podati, če bi hoteli definirati popolno verjetnostno porazdelitev?

V mreži: 17 Vseh: 2^6-1 = 63

(b) Zapiši vse množice, ki d-ločujejo vozlišči B in D.

$$\{A\}$$
 in $\{A,C\}$

(c) Zapiši formulo v simbolični obliki za izračun verjetnosti p(B & D) iz podatkov danih v mreži: p(B & D) = ...

```
\begin{split} p(B \& D) &= p(B) * p(D|B) \\ p(B) &= p(B|A) * p(A) + p(B|\sim A) * p(\sim A) \\ p(D|B) &= p(D|A) * p(A|B) + p(D|\sim A) * p(\sim A|B) \\ p(A|B) &= p(A) * p(B|A) / p(B) \end{split}
```

Krajša rešitev:

$$p(B \& D) = p(B \& D|A) * p(A) + p(B \& D|\sim A) * p(\sim A)$$

 $p(B \& D|A) = p(B|A) * p(D|A)$ (vemo zaradi d-ločevanja)

(c) Zapiši formulo za izračun verjetnosti P(A|B&D). p(A|B&D) = p(A) * P(B&D|A) / P(B&D) (vse izračunano pri prejšnji nalogi)