Pregledna plošča / Moji predmeti / OUI / / 1. spletni kviz: strojno učenje 1

Začeto dne četrtek, 17. oktober 2019, 18:10

Stanje Zaključeno

Dokončano dne ponedeljek, 28. oktober 2019, 00:00

Porabljeni čas 10 dni 6 ure

Točke 5,83/17,00

Ocena 34,31 od možno največ 100,00

Vprašanje **1**NEpravilno
Ocena 0,00 od
1,00

Denimo, da avtonomno vozilo ugotovi, da se mora ustaviti na bencinski črpalki, ker mu bo kmalu zmanjkalo goriva. Na črpalki se ustavi pri robotu – inteligentnem agentu – katerega naloga je strežba avtonomnega vozila. Katere od naslednjih lastnosti bi predvideval, da ima ta inteligentni agent?

Izberite enega ali več odgovorov:

- a. epizodičnost
- b. več-agentnost X
- c. zveznost X
- ✓ d. transparentnost ✓
- e. stohastičnost
- f. statičnost

Vaš odgovor je napačen.

Pravilni odgovori so: transparentnost, epizodičnost, statičnost

Vprašanje **2**Pravilno
Ocena 1,00 od

1,00

Kakšna je pravilna definicija testa, ki ga je definiral Alan Turing, s katerim naj bi določili, ali je računalnik inteligenten ali ne? Izberite najbolj primeren odgovor.

- a. Računalnik na IQ testih preseže povprečni IQ.
- b. Računalniki bodo inteligentni takrat, ko bodo v šahu premagali velemojstra.
- d. Računalniki bodo inteligentni takrat, ko bodo bolj inteligentni od človeka.
- e. Računalnik se lahko pogovarja tako s človekom kot z računalnikom.

Pravilen odgovor je: Opazovalec po pogovoru ne more ločiti računalnika od človeka.

Vprašanje **3**Delno pravilno
Ocena 0,50 od
1,00

Označi pravilne trditve.

Izberite enega ali več odgovorov:

- 🗷 a. Robotsko učenje zemljevida (*angl.* robot mapping) je primer induktivnega strojnega učenja. 🗙
- b. Razlika med nadzorovanim strojnim učenjem in nenadzorovanim je v tipu razreda; pri prvem gre za klasifikacijo, pri drugem pa za regresijo.
- 🗹 c. Pri učenju iz primerov (induktivno učenje) gre za posploševanje iz primerov. 🗸
- d. Pri spodbujevanem učenju se učimo vzorcev iz neoznačenih podatkov.
- 🗹 e. Pri nadzorovanem učenju je učni primer sestavljen iz vhoda (atributov) in izhoda (razred, ciljna spremenljivka). 🗸

Pravilni odgovori so: Pri učenju iz primerov (induktivno učenje) gre za posploševanje iz primerov., Pri nadzorovanem učenju je učni primer sestavljen iz vhoda (atributov) in izhoda (razred, ciljna spremenljivka).

Vprašanje **4**Delno pravilno
Ocena 0,50 od
1,00

Pravilno pozitiven (PP) primer je pozitiven primer, ki je bil pravilno klasificiran kot pozitiven. Podobno imamo pravilno negativne(PN), napačno pozitivne (NP) in napačno negativne (NN).

Označite pravilne trditve.

Izberite enega ali več odgovorov:

- a. Klasifikacijska točnost = (PP+PN) / (PP+PN+NP+NN)
- 🗹 b. V medicini je napaka 1. tipa običajno bolj kritična kot napaka 2. tipa. 🗶
- ✓ c. Z napako 1. tipa mislimo tiste primere, ki so bili napačno označeni za pozitivne.
 ✓
- d. Klasifikacijska napaka = (PN+NN) / (PP+PN+NP+NN)
- e. Občutljivost (senzitivnost) = PP / (PP + NN)

 ✓

Pravilni odgovori so: Klasifikacijska točnost = (PP+PN) / (PP+PN+NP+NN), Občutljivost (senzitivnost) = PP / (PP + NN), Z napako 1. tipa mislimo tiste primere, ki so bili napačno označeni za pozitivne.

Vprašanje **5**Delno pravilno
Ocena 0,67 od
1,00

Izberite pravilne trditve.

Izberite enega ali več odgovorov:

- ☑ Drevo, ki se zelo dobro prilagodi učnim podatkom, lahko dobro posplošuje tudi na novih podatkih.
- Algoritmi TDIDT so kratkovidni.
- Drevo, ki se zelo dobro prilagodi učnim podatkom, vedno dobro posplošuje tudi na novih podatkih.
- Binarizacijo lahko uporabimo le, če imamo binarni razred.
- Če pri učenju dreves ne bi uporabljali požrešnega algoritma, potem ne bi imeli kratkovidnosti.

Pravilni odgovori so: Algoritmi TDIDT so kratkovidni., Če pri učenju dreves ne bi uporabljali požrešnega algoritma, potem ne bi imeli kratkovidnosti., Drevo, ki se zelo dobro prilagodi učnim podatkom, lahko dobro posplošuje tudi na novih podatkih.

Vprašanje **6**Delno pravilno
Ocena 0,50 od
1,00

Izberite pravilne trditve.

Izberite enega ali več odgovorov:

- Pri rezanju MEP ocenjujemo napako na testnih podatkih.
- Pri rezanju MEP lahko uporabimo relativno frekvenco, Laplaceovo oceno in m-oceno. 🗶
- Rezanje po principu REP dela dobro, če imamo veliko rezalno množico. 🗸
- 🗹 Pri rezanju REP običajno uporabljamo relativno frekvenco za ocenjevanje verjetnosti. 🗸
- 🗹 Slabost rezanja naprej je kratkovidnost. 🗸

Pravilni odgovori so: Rezanje po principu REP dela dobro, če imamo veliko rezalno množico., Slabost rezanja naprej je kratkovidnost., Pri rezanju REP običajno uporabljamo relativno frekvenco za ocenjevanje verjetnosti.

Vprašanje **7**Pravilno
Ocena 1,00 od
1,00

V medicinskih podatkih smo kot atribut dodali EMŠO pacienta. Kakšna je residualna informacija (entropija) Ires tega atributa?

Odgovor: 0

Pravilen odgovor je: 0

Vprašanje **8**Delno pravilno
Ocena 0,67 od
1,00

Izberite enega ali več odgovorov:

- a. Pri prečnem preverjanju, kjer smo nastavili k=10, potrebujemo 5 iteracij učenja in 5 iteracij testiranja, da izračunamo klasifikacijsko točnost.
- 🗹 b. Pri prečnem preverjanju uporabimo vse podatke za testiranje in vse za učenje. 🗸
- c. Imamo dve hipotezi A in B. Izkaže se, da A bolje napoveduje na učnih podatkih, B pa na testnih. Potem je B verjetno boljša hipoteza.
- 🗹 d. Metoda izpusti enega (leave-one-out) je poseben primer prečnega preverjanja. 🗸
- e. Delitev na učne in testne podatke je primerna, kadar imamo manjše število podatkov.

Pravilni odgovori so: Metoda izpusti enega (leave-one-out) je poseben primer prečnega preverjanja., Pri prečnem preverjanju uporabimo vse podatke za testiranje in vse za učenje., Imamo dve hipotezi A in B. Izkaže se, da A bolje napoveduje na učnih podatkih, B pa na testnih. Potem je B verjetno boljša hipoteza.

Vprašanje **9**Pravilno
Ocena 1,00 od
1,00

V tabeli so predstavljeni podatki za potočne in soške postrvi. Želimo se naučiti model (hipotezo), s katerim bi lahko na podlagi genskih testov razlikovali med vrstami. A, B, C in D so geni (podatki so izmišljeni).

4	В	С	D	Vrsta
)	0	0	0	Р
)	0	0	1	Р
)	1	1	0	Р
L	1	1	0	Р
)	2	1	0	Р
)	2	0	1	S
L	0	0	0	Р
L	0	0	1	Р
L	1	1	0	S
L	2	0	0	Р
L	2	1	1	S
L	1	1	0	Р

Zgradite drevo. Za izbiro atributov uporabljajte informacijski prispevek. Kateri atribut se pojavi v korenu drevesa?

Odgovor: B

Pravilen odgovor je: B

Vprašanje **10**NEpravilno
Ocena 0,00 od
1,00

Koliko je informacijska vsebina I (entropija) na en primer v celotni množici primerov? Odgovor zaokrožite na 3 decimalke.

Odgovor: 0,604

Pravilen odgovor je: 0,811

Vprašanje **11**NEpravilno
Ocena 0,00 od

1,00

Naj odločitveno drevo pri klasifikaciji vedno izbere večinski razred v listu. Kako klasificira naslednje primere:

Primer1: A(0), B(0), C(1), D(0)
Primer2: A(0), B(1), C(0), D(1)
Primer3: A(1), B(2), C(1), D(0)
Primer4: A(1), B(2), C(1), D(1)

- Primer1: P, Primer2: P, Primer3: S, Primer4: S X
- Primer1: P, Primer2: S, Primer3: S, Primer4: P
- Primer1: P, Primer2: S, Primer3: P, Primer4: S
- Primer1: S, Primer2: P, Primer3: P, Primer4: S
- Primer1: P, Primer2: P, Primer3: P, Primer4: S

Pravilen odgovor je: Primer1: P, Primer2: P, Primer3: P, Primer4: S

Vprašanje **12**NEpravilno
Ocena 0,00 od
1,00

Kakšen je informacijski prispevek atributa B? Odgovor zaokrožite na 3 decimalke.

Odgovor: 0,604

Pravilen odgovor je: 0.208

Vprašanje 13	Kakšno je r	azmerje imornic	acijskega prispevka atributa B? Odgovor zaol	krozite na 3 decimaike.	
NEpravilno Ocena 0,00 od	Odgovor	0.604			
,00	Odgovor:	0,604			×
	Pravilen od	govor je: 0.131			
√prašanje 14	Izračupaito	točnost drovos	a na učni množici. Za oceno verjetnosti upora	shita Lanlacagua acana. Odgovar z	aokražita na (
Ni odgovorjeno Ocenjen s/z	decimalke.	tochost dreves	a na učni množici. Za očeno verjetnosti upora	unite Lapiaceovo oceno. Ougovoi 2	aukiuzite iia v
1,00	Odgovor:				×
	Pravilen od	govor je: 0,733			
/prašanje 15	Izračunaite	klasifikaciisko t	očnost drevesa na učni množici. Za oceno ve	erietnosti uporabite m-oceno. z m=4	1. Apriorne
Ni odgovorjeno Ocenjen s/z			lativno frekvenco. Rezultat zaokrožite na 3 de		
1,00	Odgovor:				×
	Izračunajte		očnost drevesa na učni množici. Za oceno ve		3. Apriorne
Vprašanje 16 Ni odgovorjeno Ocenjen s/z	Izračunajte	klasifikacijsko to			3. Apriorne
Ni odgovorjeno	Izračunajte	klasifikacijsko to	očnost drevesa na učni množici. Za oceno ve		3. Apriorne
Ni odgovorjeno Ocenjen s/z	Izračunajte verjetnosti Odgovor:	klasifikacijsko to	očnost drevesa na učni množici. Za oceno ve lativno frekvenco. Rezultat zaokrožite na 3 de		
Ni odgovorjeno Ocenjen s/z 1,00 Vprašanje 17 NEpravilno	Izračunajte verjetnosti i Odgovor: Pravilen od	klasifikacijsko to zračunajte z rela govor je: 0,758	očnost drevesa na učni množici. Za oceno ve lativno frekvenco. Rezultat zaokrožite na 3 de	ecimalke.	×
Ni odgovorjeno Ocenjen s/z 1,00 Vprašanje 17 NEpravilno Ocena 0,00 od	Izračunajte verjetnosti i Odgovor: Pravilen od	klasifikacijsko to zračunajte z rela govor je: 0,758	očnost drevesa na učni množici. Za oceno ve lativno frekvenco. Rezultat zaokrožite na 3 de	ecimalke.	×
Ni odgovorjeno Ocenjen s/z 1,00 Vprašanje 17 NEpravilno Ocena 0,00 od	Izračunajte verjetnosti i Odgovor: Pravilen od Porežite droporeže? D C X	klasifikacijsko to zračunajte z rela govor je: 0,758	očnost drevesa na učni množici. Za oceno ve lativno frekvenco. Rezultat zaokrožite na 3 de	ecimalke.	×
Ni odgovorjeno Ocenjen s/z 1,00 Vprašanje 17	Izračunajte verjetnosti i Odgovor: Pravilen od Porežite droporeže? D C X A	klasifikacijsko to zračunajte z rela govor je: 0,758	očnost drevesa na učni množici. Za oceno ve lativno frekvenco. Rezultat zaokrožite na 3 de	ecimalke.	×
Ni odgovorjeno Ocenjen s/z 1,00 Vprašanje 17 NEpravilno Ocena 0,00 od	Izračunajte verjetnosti i Odgovor: Pravilen od Porežite droporeže? D C X A	klasifikacijsko to zračunajte z rela govor je: 0,758	očnost drevesa na učni množici. Za oceno ve lativno frekvenco. Rezultat zaokrožite na 3 de	ecimalke.	×
Ni odgovorjeno Ocenjen s/z 1,00 Vprašanje 17 NEpravilno Ocena 0,00 od	Izračunajte verjetnosti i Odgovor: Pravilen od Porežite droporeže? D C A Drevo	klasifikacijsko to zračunajte z rela govor je: 0,758 evo po principu se ne spremeni.	očnost drevesa na učni množici. Za oceno ve lativno frekvenco. Rezultat zaokrožite na 3 de	ecimalke.	×