1. In algoritmul K-Means clusterii initiali se pot alege:		
(x)	a. aleator	
(x)	b. din regiunile cel mai dense	
	c. doar din datele de antrenament	
2. C	are din urmatoarele probleme poate fi rezolvata cu un algoritm K-Means:	
(x)	a. clasificarea unui set de documente in functie de continutul si subiectul acestora	
b. stabilirea numarului de magazine care trebuie deschise si locatia acestora bazandu-ne istoricul comenzilor		
(x)	c. stabilirea diferitelor clase de masini auto pe baza unui set de date dat	
3. In	ndexul Davies-Bouldin determina:	
	a. raportul dintre cea mai mica distanta dintre clusteri si cea mai mare distanta dintr-un cluster	
	b. distanta medie intre un obiect si clusterele din care obiectul nu face parte	
(x)	c. raportul dintre suma distantelor intre centroizii a fiecarei perechi clustere si numarul de	
CIUS	tere	
4.0	ara din urmataarala sunt tahnisi da alustaringu	
4. Care din urmatoarele sunt tehnici de clustering:		
	a. algoritmi de tipul divide-et-impera	
	b. algoritmi divizativi	
(x)	c. K-Means	
(x)	d. Divizivi	
(x)	e. Aglomerativi	
(x)	f. K-medoids	
(x)	g. algoritmi bazati pe densitate	

5. Care din urmatoarele probleme nu poate fi rezolvata cu un algoritm K-Means:		
	a. filtrarea mesajelor de tip spam	
(x)	b. toate de mai sus pot fi rezolvate cu K-Means	
	c. identificarea stirilor false dintr-o colectie de articole	
	d. stabilirea zonelor in care se comanda cele mai multe taxiuri pe baza unui istoric	
6. Inde	xul Dunn determina:	
	a. distanta medie intre un obiect si clusterele din care obiectul nu face parte	
(x)	b. raportul dintre cea mai mica distanta dintre clusteri si cea mai mare distanta dintr-un cluster	
	c. distanta intre centroizii a doua clustere	
7. O ret	tea neuronala artificiala poate accepta date de intrare:	
(x)	a. discrete	
(x)	b. continue	
8. In regula delta de invatare calitatea modelului se stabileste:		
(x)	a. pentru toate dintre datele de intrare	
	b. pentru una dintre datele de intrare	
9. Intr-	9. Intr-o iteratie a unei retele neuronale se proceseaza:	
(x)	a. toate datele de antrenament daca reteaua este in procesul de invatare	
	b. o singura data de intrare	
	c. toate datele de intrare	
10. Valoarea data de formula: nr. de exemple pozitive corect clasificate / nr. total de exemple pozitive reprezinta:		

	a. eroarea	
	b. precizia	
(x)	c. rapelul	
11. lr	n versiunea Stochastic Gradient Descent eroarea se calculeaza:	
(x)	a. pentru fiecare exemplu din datele de antrenament	
	b. pentru fiecare exemplu din datele de test	
	c. pentru fiecare exemplu atat din datele de test cat si pentru cele de antrenament	
12. Pentru care din scenariile de mai jos nu se poate aplica metoda celor mai mici patrate:		
(x)	a. prezicerea genului unei persoane pe baza scrisului	
	b. prezicerea preturilor caselor pe baza zonei geografice	
	c. prezicerea numarului de albume care for fi vandute saptamana viitoare	
13. lr	n versiunea Batch Gradient Descent eroarea se calculeaza:	
	a. pentru fiecare exemplu din datele de test	
(x)	b. pentru fiecare exemplu din datele de antrenament	
	c. pentru fiecare exemplu atat din datele de test cat si pentru cele de antrenament	
14. C	Calitatea unui algoritm de invatare supervizata poate fi masurata prin:	
(x)	a. robustete	
(x)	b. scalabilitate	
(x)	c. eficienta	
(x)	d. Interpretabilitatea	
(x)	e.Proprietatea modelului de a fi compact	

(x)	f.Scoruri
(x)	g.Măsuri statistice (Acuratetia, Precizia, Rapelul, Scorul F1)
15.	Metoda celor mai mici patrate se poate aplica:
(x)	a. pentru a prezice valori pe baza unui istoric
	b. pe orice tip de date
(x)	c. pentru a determina relatia liniara dintre input si output
16.	Residual plot se foloseste pentru a verifica daca pe un set de date se poate aplica:
	a. un algoritm de prezicere non-liniar
(x)	b. un algoritm de prezicere liniar
(x)	c. aplica algoritmul "metoda celor mai mici patrate"
17.	Scorul F1 combina:
	a. eroarea
(x)	b. rapelul
(x)	c. precizia
	d. acuratetea
	In cazul problemei comisului voiajor cu 50 orase, un algoritm de tip ACO poate lucra cu un nr de
furn	nici egal cu:
	a. 50!
	b. 1
(x)	c. 25
(x)	d. 50

19. Se considera problema comisului voiajor cu n orașe si m = n * (n - 1)/2 muchii, orașele fiind uniform distantate intre ele (orice muchie din cele m intre 2 orașe are acelasi cost c)

si un algoritm ACO cu 5 furnici care lasa o unitate f de feromon pe fiecare muchie traversata. Cate unitati de feromon se vor afla dupa 5 pasi efectuati de fiecare furnica, pe muchia

cu cel mai mult feromon(comisul voiajor doreste vizitarea tuturor oraselor, fara intoarcerea in orasul de start)?

- a. mai mult de n*f
- b. exact n*f
- (x) c. mai putin de n*f

20. Pentru un cromozom cu reprezentarea de tip permutare c = (3, 4, 5, 2, 1, 7, 6), prin aplicarea unei mutatii prin inversare intre genele de pe pozitiile 2 si 5

(indexarea genelor incepe de la 1) se obtine cromozomul:

- a. (3, 4, 7, 2, 1, 5, 6)
- (x) b. (3, 1, 2, 5, 4, 7, 6)
 - c. (3, 4, 5, 2, 1, 7, 6)
 - d. (3, 1, 5, 2, 4, 7, 6)
- 21. Pentru problema comisului voiajor cu n orase se poate folosi o reprezentare de tip:
 - a. vector binar de lungime n
 - b. nici un raspuns nu este corect
 - c. matrice binara de dimensiune n * n
- (x) d. permutarea de n elemente
- 22. Schema evolutiva generationala in cazul unui algoritm cu 10 cromozomi si 5 generatii presupune aplicarea operatorului de selectie de:

	a. 50 ori	10 selctii in fiecare generatie si 5 generatii 5*10	
	b. 10 ori		
	c. 5 ori		
(x) 5*20=1		electezi cate 2 parini pt fiecare cromozom => 20 de slectii, avand 5 genaratii=>	
23. Alg	oritmii de tip	ACO identifica solutia unei probleme de optimizare in mod:	
	a. combinat		
(x)	b. euristic		
	c. determini	st	
24. Intr	. Intr-un algoritm PSO fiecare particula are:		
(x)	a. o pozitie		
(x)	b. o viteza		
(x)	c. un fitness		
25. In a	ılgoritmul ACı	O, o furnica va alege urmatorul oras vizitat in functie de:	
	a. viteza		
	b. fitness		
(x)	c. feromon		
		ozom cu reprezentarea de tip permutare $c1 = (3, 4, 5, 2, 1, 7, 6)$ si $c2 = (1, 2, 3, 4, 5, 6, 6)$ ei incrucisari prin ordonarea folosind genele dintre	
pozitiile	e 2 si 4 (index	carea incepe de la 1) se obtine cromozomul:	
(x)	a. (3, 4, 5, 2,	6, 7, 1)	
	b. (1, 2, 3, 4)	, 5, 6, 7)	

27. Care dintre operatorii de selectie se poate folosi in rezolvarea problemei comisului voiajor cu ajutorul unui algoritm genetic:			
	a. operatorul bazat pe inversare		
(x)	b. operatorul bazat pe K-Turnir		
(x)	c. operatorul bazat pe ruleta		
	d. operatorul bazat pe ranguri		
	ntru a rezolva problema comisului voiajor cu 5 orase intre care exista 10 muchii, un algoritm c va folosi un cromozom de lungime egala cu:		
	a. 20		
	b. 15		
(x)	c. 5 (nr cromozomi = nr orase)		
	d. 10		
29. In rezolvarea problemei comisului voiajor cu un algoritm genetic, prin aplicarea asupra cromozomului $c = (5, 4, 3, 2, 1, 6, 7)$ a mutatiei prin amestec intre genele de pe pozitiile			
2 si 4 (indexarea incepe de la 1) se poate obtine cromozomul:			
(x)	a. 5, 4, 2, 3, 1, 6, 7		
	b. 5, 4, 3, 1, 2, 6, 7		
	c. 5, 2, 1, 4, 3, 6, 7		
30. Selectia dintr-un algoritm evolutiv lucreaza la nivel de:			
	a. fenotip		

c. nici un raspuns nu este corect

d. (3, 4, 5, 2, 1, 7, 6)

(x)

b. populatie

		c. genotip
		d. individ
		dau 2 cromozomi c1 = (1, 2, 3, 4, 5, 6), c2 = (6, 5, 4, 3, 2, 1), daca se realizeaza o incrucisare cu 1 de taietura dupa al 3-lea element care din urmatorii cromozomi rezulta:
		a. (6, 5, 4, 1, 2, 3)
(:	x)	b. (1, 2, 3, 3, 2, 1)
		c. (3, 2, 1, 4, 5, 6)
3	32. Dif	erenta intre un algoritm evolutiv generationa si unul steady state se regaseste la nivel de:
		a. mutatie
		b. cromozomi
		c. incrucisare
(:	x)	d. selectie pentru supravietuire
3	33. Ca	re dintre urmatoarele reprezinta un model de populatie intr-un algoritm evolutiv:
(:	x)	a. generational
(:	x)	b. steady-state
		c. elitis
3	34. In a	algoritmii PSO particulele pot:
(:	x)	a. sa tina minte o pozitie anterioara da, ca isi ajusteaza viteza si pozitie in functie de personal bes
		b. sa isi modifice fitnessul aleator dupa cum doresc
(:	x)	c. sa schimbe informatii cu vecinii lor si de global best
3	35. PS	O este o cautare: particle swarn optimization - ceva ca si furnicile
		·

	a. singulara
(x)	b. cooperativa
	c. individuala
36. AC	O este o cautare:
(x)	a. cooperativa
	b. singulara
	c. individuala
37. Atunci cand se doreste reducerea numarului de False negatives, va trebui sa ne uitam la metrica:	
(x)	a. rapel
	b. precizie
	c. acuratete
	cazul predictiei starii vremii, un algoritm care a folosit informatii colectate in ultimele 10 zile (toate le insorite) a prezis pentru aceste zile urmatoarele:
[soare, soare, nori, nori, soare, soare, soare, ceata, ceata, soare]. Rapelul (recall) predictiei pentru clasa ceata este:	
(x)	a. 0
	b. 0.2
	c. 0.6
39. Care este valoarea maxima a accuratetii pe care o poate obtine un clasificator?	
	a. 0.75
	b. 0.5
(x)	c. 1

40. Presupunem un studiu in urma caruia s-a constatat ca intr-o anumita tara, speranta de viata (numarul mediu de ani cat traieste o persoana) in randul femei... vegetale este

de 80 ani. Se mai presupune ca, in medie, barbatii traiesc cu 5 ani mai putin ca femeile. De asemenea, fiecare tigara fumata intr-o zi reduce .. an, iar o masa/portie de legume

crescute speranta de viata cu un an. Estimati speranta de viata pentru urmatoarele persoane:

b.
$$A = 86$$
, $B = 81$, $C = 84$

c.
$$A = 86$$
, $B = 73$, $C = 84$

41. Se considera o problema de regresie liniara in care fiecare exemplu din cele 14 avute la dispozitie este caracterizat prin 3 atribute si o valoare de output care trebuie

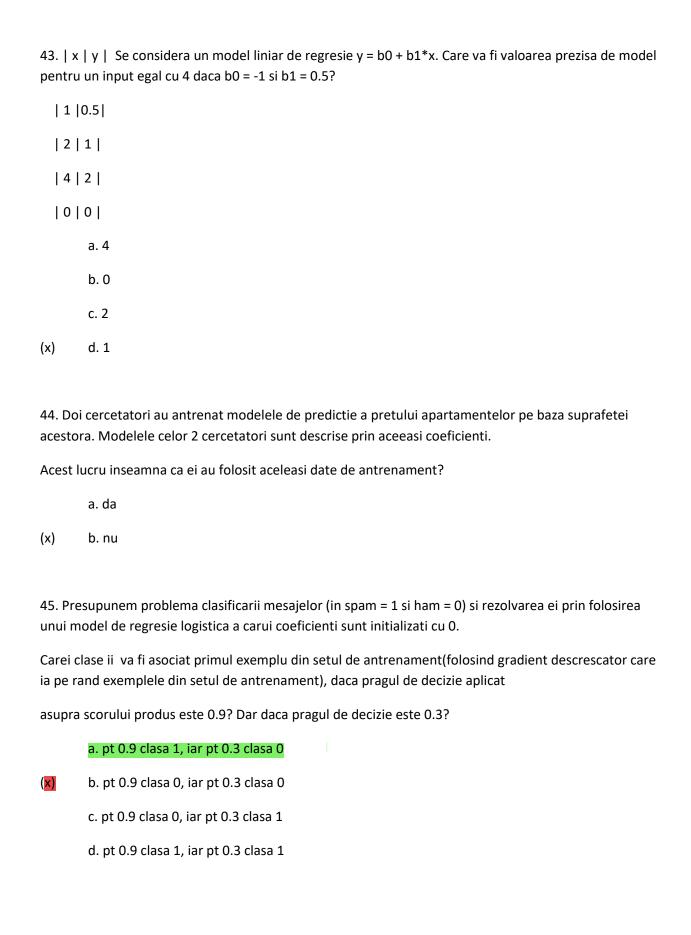
prezisa. In cazul folosirii algoritmului bazat pe cele mai mici patrate, formula de identificare a modelului de regresie este W = inverse(Transpus(X)*X)*Transpus(X)*Y.

Care este dimensiunea lui W in acest caz?

- (x) a. 1*4
 - b. 1*3
 - c. 3*1
 - d. 4*1

42. Intr-o problema de regresie liniara univariata, cresterea valorii atributului cu o unitate va determina modificarea valorii prezise(de iesire) cu un numar de unitati egal cu

- a. valoarea atributului
- b. 1
- c. un numar oarecare
- (x) d. valoarea pantei modelului de regresie



46. Relatia dintre un TAD Network si un TAD Layer este o relatie de:		
(x)	a. asociere pt ca un network e format din mai multe layere	
	b. mostenire	
	esupunem ca avem un model de predictie de forma $y = w0 + w1*x + w2*x*x$ pentru datele entate in grafic cu buline albastre. Cel mai bun model de predictie este desenat cu verde.	
Care di	intre coeficientii acestui acestui model este estimat a fi egal cu 0?	
	a. w0	
	b. w1	
(x)	c. w2	
	d. nici unul	
	considera trei neuroni intr-o retea neuronala artificiala, fiecare avand ca functie de activare Sigmoid, functia identitate si, respectiv, functia	
	gm(x)=1 / (1+exp(-x)), ident(x)=x, step(x)=0, daca x <= 1 si step(x) = 1, daca x > 1). Fiecare neuron ite un input = 5. Care dintre neuroni are cel mai mare output?	
	a. sigmoid	
(x)	b. identitate	
	c. prag	
	ecizati cati coeficienti trebuie optimizati in cazul folosirii unei retele neuronale artificiale cu un scuns cu 2 neuroni pentru predictia consumului de combustibil a unor	
vehicule pe baza puterii motorului si a anului de fabricatie a vehiculului. Excludeti din calcule bias-ul.		
	a. 4	
(x)	b. 6	
	c. 9	
	d. 12	

- 50. Care dintre urmatoarele probleme se poate rezolva prin folosirea unui algoritm de tip K-Means?
- a. avand la dispozitie date meteo pentru perioada ian 2019 aprilie 2020, sa se stabileasca daca ziua urmatoare va fi insorita sau innorata
- (x) b. dandu-se articole de tip stire colectate de pe mai multe website-uri, sa se stabileasca principalele teme(topics) abordate de aceste articole
- (x) c. avand la dispozitie informatii despre utilizarea unor site-uri de catre utilizatori, sa se identifice clasele diferite de utilizatori care exista
- 51. Presupunem existenta a 3 centroizi: u1 = [1, 2], u2 = [-3, 0], u3 = [4, 2]. Sa se determine clasa din care face parte un exemplu din setul de antrenament x = [-1, 2] dupa prima iteratie

a algoritmului K-Means:

- (x) a. clasa 1
 - b. clasa 2
 - c. clasa 3
 - d. nici o clasa
- 52. Algoritmul K-Means este unul iterativ in care se repeta 2 pasi. Care dintre urmatorii pasi se pot executa in cadrul acestei bucle in timpul antrenarii?
 - a. initializarea centroizilor cu valori random
 - b. testarea pe setul de validare
- (x) c. deplasarea centroizilor prin modificarea atributelor lor
- (x) d. atribuirea unei etichete pentru fiecare exemplu din setul de antrenament
- 53. Care dintre urmatoarele probleme se poate rezolva prin folosirea unui algoritm de tip K-Means?
- (x) a. avand informatii despre clientii unei banci privin operatiunile efectuate cu banca, sa se stabileasca principalele segmente de clientii carora banca trebuie sa-si adapteze oferta

b. avand la dispozitie date meteo pentru perioada ian 2019 - aprilie 2020, sa se stabileasca daca ziua urmatoare va fi insorita sau innorata

(x) c. se cunosc informatii despre vanzarile (produsele vandute, cantitatea vanduta din fiecare produs, etc.) unul supermarket. Sa se determine o modalitate de aranjare a produselor pe

rafturi astfel incat produsele de pe un anumit raft sa fie produse cumparate frecvente impreuna (ex. periute de dinti pe acelasi raft cu pasta de dinti)

54. Se considera trei neuroni intr-o retea neuronala artificiala, fiecare avand ca functie de activare functia Sigmoid, functia identitate si, respectiv, functia

Prag(sigm(x)=1 / (1+exp(-x)), ident(x)=x, step(x)=0, daca x <= 1 si step(x) = 1, daca x > 1). Fiecare neuron primeste un input = -2.5. Care dintre neuroni are cel mai mare output?

- (x) a. sigmoid
 - b. prag
 - c. identitate

55. Pentru a rezolva problema comisului voiajor cu 14 orase intre care exista 91 muchii, un algoritm genetic va folosi un cromozom de lungime egala cu:

- a. 28
- b. 42
- c. 91
- (x) d. 14

56. In rezolvarea problemei comisului voiajor cu un algoritm genetic, prin aplicarea asupra cromozomilor c = (1, 2, 3, 4, 5, 6, 7) a mutatiei prin amestec intre genele de pe pozitiile

3 si 5 (indexarea incepe de la 1) se poate obtine cromozomul:

- a. (1, 2, 3, 4, 5, 6, 7)
- (x) b. (1, 2, 5, 4, 3, 6, 7)
- (x) c. (1, 2, 5, 3, 4, 6, 7)

```
d. (1, 2, 3, 4, 7, 6, 5)
```

- 57. Care este valoarea maxima a rapelului pentru o clasa pe care o poate obtine un clasificator in cazul unei probleme cu 9 exemple uniform distribuite in 3 clase?
 - a. 0.33
 - b. 0.5
- (1) c. 1
- 58. Algoritmul ACO se poate folosi pentru:
 - a. a identifica solutia ecuatiei $3 * x^5 + \sin(x) * \log(3-tg(x))$ (arbori decizionali)
- b. problema turnurilor din Hanoi
- (x) c. a identifica o planificare optima a unor processe pe mai multe masini de calcul
- 59. Formarea comunitatilor intr-un graf este influentata in mod direct de catre
- (x) a. numarul muchiilor din graf
- (x) b. numarul vecinilor fiecarui nod
- 60. |x|y| Se considera un model liniar de regresie y = b0 + b1*x. Care va fi valoarea lui b0 si b1 obtinute prin aplicarea unui algoritm bazat pe gradient descrescator in vederea
 - | 1 | 0.5 | invatarii unui regresor care se potriveste perfect cu datele?
 - |2|1|
 - |4|2|
 - 0 0 0
 - a. b0 = 1, b1 = 0.5
 - b. b0 = 0.5, b1 = 0
 - c. b0 = 0.5, b1 = 0.5

e. b0 = 1, b1 = 1

- 61. In cazul problemei comisului voiajor cu n orase, m muchii si a unui algoritm ACO cu f furnicute, numarul de iteratii efectuate in cadrul algoritmului ACO este egal cu:
- (x) a. nr. de orașe
 - b. nr. de muchii
 - c. nr. de furnicute
- 62. Pentru a rezolva problema comisului voiajor un algoritm genetic va folosi o functie de fitness care va:
 - a. maximiza numarul de orașe vizitate
 - b. minimiza numarul de orașe vizitate
- (x) c. optimiza costul drumului parcurs
 - d. maximiza numarul de muchii parcurse
- 63. Care afirmatii despre metoda gradientului descrescator sunt adevarate?
- (x) a. este o metoda de optimizare
- (x) b. este o metoda iterativa
 - c. este o metoda fara parametrii (masina cu suport vectorial)
- 64. Se considera o problema de regresie in care fiecare exemplu din cele 100 avut la dispozitie pentru antrenare are 6 atribute si un singur output. Pentru unul din exemple, modelul

matematic al regresorului corespunde expresiei 10.0 + 5.4 * 8 + (-10.2) * 5 + (-0.1) * 22 + 101.4 * (-5) + 0.0 * 2 + 12.0 * (-3) = -543.0. Ce se intampla cu valoarea prezisa atunci

atunci cand al cincilea atribut creste cu o unitate?

- a. altceva
- b. outputul creste si el cu o unitate

(x)	c. nimic	
	d. outputul creste si el cu 2 unitati	
65. In a	algoritmul ACO, o furnica va alege urmatorul oras vizitat in functie de:	
(x)	a. distanta pana la acel oras	
	b. fitness-ul ei	
(x)	c. feromonul de pe muchia spre acel oras	
66. mai bu	Predicted class Un clasificator binar a inregistrat rezultatul din figura. Clasificatorul este in decat ghicitul random?	
	Pos Neg	
	Actual Pos 5600 40	
	class Neg 1900 2460	
	a. nu	
(x)	b. da (80,6% acuratete)	
67. Care dintre urmatorii cromozomi cu reprezentarea bazata pe etichete (label-based) pot reprezenta solutii pentru problema detectarii a 2 comunitati intr-un graf cu 5 noduri:		
(x)	a. (1, 2, 1, 2, 1)	
(x)	b. (4, 2, 4, 2, 4)	
68. For	rmarea comunitatilor intr-un graf este influentata in mod direct de catre:	
(x)	a. numarul vecinilor fiecarui nod	
(x)	b. numarul muchiilor din graf	

69. Se considera o problema de regresie in care fiecare exemplu din cele 100 avut la dispozitie pentru antrenare are 6 atribute si un singur output. Pentru unul din exemple, modelul

matematic al regresorului corespunde expresiei 10.0 + 5.4 * 8 + (-10.2) * 5 + (-0.1) * 22 + 101.4 * (-5) + 0.0 * 2 + 12.0 * (-3) = -543.0. Care sunt valorile atributelor in acest model?

70. In cazul predictiei starii vremii, un algoritm care a folosit informatii colectate in ultimele 10 zile (toate fiind zile insorite) a prezis pentru aceste zile urmatoarele:

[soare, soare, nori, nori, soare, soare, soare, ceata, ceata, soare]. Acuratetea acestei predictii este:

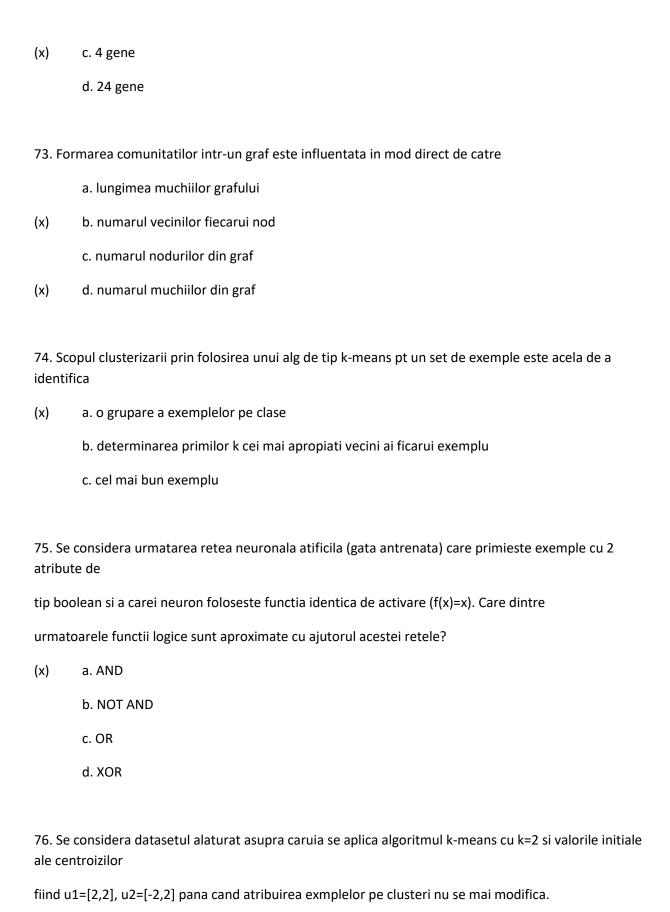
- (x) a. 0.6
 - b. 0.4
 - c. 1

71. In problema identificarii comunitatilor, ce se intampla intotdeauna prin aplicarea selectiei prin ruleta?

- a. se alege cel mai bun cromozom din populatie
- b. se alege cel mai slab cromozom din populatie
- (x) c. se poate alege cel mai bun cromozom din populatie
- (x) d. se poate alege cel mai slab cromozom din populatie

72. Pentru a rezolva problema comisului voiajor cu 4 orase intre care exista 6 muchii, un algoritm genetic va folosi un cromozom ...:

- a. 6 gene
- b. 10 gene



Stabiliti care dintre cele 5 exmple si-au modificat cel mai frecvent apartenenta la un anumit cluaster de-a lungul iteratiilor in timpul antrenarii cu algoritmul k-means.

- (x) a. exemplul 2
- (x) b. exemplul 1
- (x) c. exemplul 4
- (x) d. exemplul 3
- (x) e. exemplul 5

$$u1 = [2.13, -2.235]$$

algoritmul converge dupa prima iteratie, nimic nu se schimba.

- 77. Valoarea data de formula: nr. exemple pozitive corect clasificate/ nr. total de exemple pozitive reprezinta
 - a. eroarea
 - b. precizia
- (x) c. rapelul
- 78. In versiunea Stochastic Gradient Descent eroarea se calculeaza:
 - a. Pentru fiecare exemplu din datele de text
- (x) b. Pentru fiecare exemplu din datele de antrenament
 - c. Pentru fiecare exemplu din datele de text cat si pentru cele de antrenament
- 79. In cazul unui algoritm Gradient Descent Mini Batch modelul se poate updata:
- (x) a. Pentru fiecare exemplu din datele de antrenament dintr-un mini-batch
 - b. pentru fiecare ex iar ulterior se updateaza pe baza fiecarui mini-batch-uri
 - c. dupa ce eroarea pentru toate datele de antrenament dintr-un mini-batch a fost calculata

80. Regresia logistica mapeaza datele intr-un set:		
	a. aleator de clase	
(x)	b. discret de clase	
	c. continu de clase	
81. Urn	natorul pas logic intr-un algoritm evolutiv dupa incrucisarea (crossover) este:	
	a. Generarea unei polulatii noi	
(x)	b. Mutatia	
	c. Calcularea fitness-ului	
82. In ceste:	azul problemei rucsacului cu reprezentare binara, pentru un cromozom c1=(1,0,1,1,0), fenotipul	
	a. Reprezentarea cromozomului	
(x)	b. obiectele selectate (cele care corespund configuratiei curente, obiectul 1,3,4)	
	c. sirul de biti (1,0,1,1,0) =>este genotipul	
83. Prin aplicarea operatorului de mutatie asupra unei gene intr-un cromozom cu reprezentare bazata pe locatii, valoarea noua a genei va fi:		
(x)	a. o valoarea intreaga >=1 si <= numarul de comunitati din graf	
	b. o valoarea intreaga >=1 si <= numarul de muchii din graf	
	c. o valoarea intreaga >=1 si <= numarul de noduri din graf	
	d. o valoarea intreaga >=1 si <= numarul de noduri izolate din graf	
84. In problema identificarii comunitatilor intru-un graf, lungimea unui cromozom cu reprezentare bazata pe etichete sau locatii, este egala cu:		

a. numarul de componente conexe din graf

(x)

	b. numarul de muchii din graf	
	c. numarul de noduri din graf	
	d. numarul de noduri izolate din graf	
85. Alg	oritmii de tip ACO identifica solutia unei probleme de optimizare in mod:	
	a. combinat	
(x)	b. euristic	
	c. determinist	
86. Ca	re dintre urmatoarele probleme sunt probleme de regresie?	
(x)	a. Predictia costruilor unei aplicatii software pe baza	
(x)	b. Estimarea incasarior	
(x)	c. Predictia ratei click-urilor in	
87. Gra	adientul descrescator permite:	
(x)	a. estimarea parametrilor unui model de regresie	
	b. predictia valori pe baza unui model antrenat	
	c. stabilirea performantei unui model de regresie pe baza datelor de test	
88. Care dintre urmatoarele probleme sunt probleme de regresie?		
(x)	a. Estimarea cursului bursier prin adaptarea unei curbe la o serie de cursuri bursiere din trecut	
consul	b. Estimarea starii de sanatate a unei persoane pe baza unor informatii despre persoanele tate in ultimele 2 Iunii, persoane care s-a consultat ca au fost suferinde sau nu	
227.041	c. Estimarea celui mai bun traseu pentru un sistem GSP	
	·	

89. Gradientul descresactor este:

	b. un reultat statistic teoretic
	c. o metoda pentru optimizarea (minimizarea/maximizarea) unei functii
(x)	d. o metoda pentru optimizarea (minimizarea) unei functii
	considera o problema de regresie liniara in care fiecare exemplu din cele 14 avute la dispozitie aracterizat prin 3 atribute si o valoare de output care trebuie
-	a. In cazul folosirii algoritmului bazat pe cele mai mici patrate, formula de identificare a modelulu resie este W = inverse(Transpus(X)*X)*Transpus(X)*Y.
Care e	ste dimensiunea lui X in acest caz?
	a. 14X3
	b. 14X1
	C. 3X14
(x)	d. 14X4
	considera o problema de regresie in care fiecare exemplu din cele 100 avut la dispozitie pentru are are 6 atribute si un singur output. Pentru unul din exemple, modelul
	natic al regresorului corespunde expresiei $10.0 + 5.4 * 8 + (-10.2) * 5 + (-0.1) * 22 + 101.4 * (-5) + 2 + 12.0 * (-3) = -543.0. Care este interceptul pt acest model?$
	a. 5.4
	b543
(x)	c. 10
	d. 8
	zolvarea unei problme de clsificare a florilor de iris in cele 3 clase pe baza a 4 atribute prin ea unui model de regresie

logistica implica invatarea unui numar de parametrii/ coeficientii egal cu:

(x)

a. un model de predictie a unor valori continue

	a. 15
(x)	b. 5 (nr de atribute +1)
	c. 4
	d. 12
93. Re	egresia logistica se folosete in algoritmi de invatare automata:
(x)	a. Supervizata
	b. Cu date de iesire de tip continu
	c. nesupervizata
(x)	d. cu date de iesire de tip discret
(x)	d. cu date de iesire de tip discret
94. In	
94. In vs all _l	cazul unei probleme de recunoastre a raselor de caine(p, GR,H,D) rezolvarea prin abordarea one
94. In vs all _l	cazul unei probleme de recunoastre a raselor de caine(p, GR,H,D) rezolvarea prin abordarea one pe un set de date cu 300 de
94. In vs all _l	cazul unei probleme de recunoastre a raselor de caine(p, GR,H,D) rezolvarea prin abordarea one pe un set de date cu 300 de ple necesita construirea unui numar de clasificarori binari egali cu
94. In vs all exem	cazul unei probleme de recunoastre a raselor de caine(p, GR,H,D) rezolvarea prin abordarea one pe un set de date cu 300 de ple necesita construirea unui numar de clasificarori binari egali cu a. 300
94. In vs all exem	cazul unei probleme de recunoastre a raselor de caine(p, GR,H,D) rezolvarea prin abordarea one pe un set de date cu 300 de ple necesita construirea unui numar de clasificarori binari egali cu a. 300 b. 4
94. In vs all _I exem _I (x)	cazul unei probleme de recunoastre a raselor de caine(p, GR,H,D) rezolvarea prin abordarea one pe un set de date cu 300 de ple necesita construirea unui numar de clasificarori binari egali cu a. 300 b. 4
94. In vs all _I exem _I (x)	cazul unei probleme de recunoastre a raselor de caine(p, GR,H,D) rezolvarea prin abordarea one pe un set de date cu 300 de ple necesita construirea unui numar de clasificarori binari egali cu a. 300 b. 4 c. combinari de 300 luate cate 4
94. In vs all _I exem _I (x)	cazul unei probleme de recunoastre a raselor de caine(p, GR,H,D) rezolvarea prin abordarea one pe un set de date cu 300 de ple necesita construirea unui numar de clasificarori binari egali cu a. 300 b. 4 c. combinari de 300 luate cate 4
94. In vs all _I exem _I (x)	cazul unei probleme de recunoastre a raselor de caine(p, GR,H,D) rezolvarea prin abordarea one pe un set de date cu 300 de ple necesita construirea unui numar de clasificarori binari egali cu a. 300 b. 4 c. combinari de 300 luate cate 4 unctia logisitca folosita in algoritmul de regresie logistica are codomeniul: a. (-infinit,0]

Model de populatie generational:

- In fiecare generatie se creeaza u descendenti;
- Fiecare individ supravietuieste o generatie;
- Multimea parintilor este inlocuita de cea a descendentilor;

Steady state:

- In fiecare generatie se creeaza 1 descendent;
- Un singur parinte este inlocuit de descendent;

Precizați etapele de realizare (și rolul lor) ale unui sistem bazat pe reguli (într-un mediu fuzzy).

Răspuns:

1. Definirea intrărilor și ieșirilor de către expert (datele de intrare și ieșire brute, fuzzificarea datelor de intrare și ieșire prin

stabilirea variabilelor fuzzy și a mulțimilor fuzzy pe baza funcților de apartenență)

- 2. Construirea unei baze de reguli de către expert (posibil sub forma unei matrici de decizie a bazei de cunoştințe)
- 3. Evaluarea regulilor (adică inferența transformarea intrărilor fuzzy în ieşiri fuzzy prin aplicarea regulilor din baza de

cunoştinţe)

- 4. Agregarea rezultatelor (unificarea ieşirilor tuturor regulilor aplicate)
- 5. Defuzificarea (transformarea rezultatului fuzzy al agregării într-o valoare crisp)
- 6. Interpretarea rezultatelor de către expert

Precizați elementele componente ale unui sistem bazat pe reguli în mediu incert (de tip fuzzy).

Raspuns: baza de cunostinte (reguli IF-THEN, fapte ② variabile fuzzy si multimi fuzzy) si modulul de inferenta (aplica regulile si face defuzzificarea).

Probleme ce se rezolva cu perceptron:

-logic "AND"
-orice problema cu separare liniara a spatiului.
MinMax Ant System – cea mai buna furnica depune feromoni dupa ce o solutie este construita complet. Feromoniii depusi sunt limitati intr-un interval.
Ant Colony System- toate furnicile depun feromoni la fiecare pas din constructia solutiei; doar cea mai buna furnica depune feromon dupa ce Solutia e complet construita.
Ant System- toate furnicile depun feromon dupa ce Solutia e complet construita.
Corespondenta fuzzy logic si Boolean logic:
Negare- diferenta;
Conjunctie- minimum;

Disjunctie- maximum;