هوش مصنوعي

پاییز ۱۴۰۱

استاد: محمدحسین رهبان



دانشگاه صنعتی شریف دانشکدهی مهندسی کامپیوتر

آزمون میانترم

- زمان در نظر گرفته شده برای آزمون ۱۵۰ دقیقه است.
 - لطفاً پاسخهای خود را خوانا و خوشخط بنویسید.
- پاسخ هر سوال باید در یک برگهی جداگانه نوشته شود. بالای هر برگهی پاسخنامه، نام و شماره دانشجویی خود را به صورت واضح بنویسید. دقت کنید که برگههای هر سوال برای تصحیح از سایر برگهها جدا خواهند شد؛ در نتیجه مسئولیت عدم دریافت نمره در اثر نوشتن پاسخ یک سوال در کنار سوال دیگر و یا نبود مشخصات بر روی برگه بر عهدهی خودتان خواهد بود.

سوالات (۱۰۰ نمره)

۱. (۱۶ نمره) به سوالات زیر به طور مختصر پاسخ دهید:

- (آ) درستی یا نادرستی عبارت روبرو را با ذکر دلیل مشخص کنید: «میتوان انتظار داشت نتیجه یا اجرای درستی یا نادرستی عبارت روبرو را با ذکر دلیل مشخص کنید: «میتوان الحرای موازی الگوریتم لیمتجوی Local Beam با پارامتر $k=\Lambda$ تفاوت چندانی با نتیجه یا Hill Climbing نداشته باشد.»
- (ب) اگر در الگوریتم Simulated Annealing به جای انتخاب یک فرزند بدتر به احتمال $e^{-\frac{\Delta E}{T}}$ که در آن ΔE تفاوت ارزش فرزند و حالت کنونی و T دما است، از یک تابع مستقل از ΔE مثل $e^{-\frac{1}{T}}$ استفاده کنیم، و دما را مثل قبل کاهش دهیم، عملکرد الگوریتم بهتر می شود یا بدتر؟ با ذکر دلیل توضیح دهید.
- (ج) درستی یا نادرستی عبارات روبهرو را با ذکر دلیل مشخص کنید: «اگر در گراف محدودیتهایمان در مسئله CSP فقط یک دور وجود داشته باشد میتوانیم مسئله را در زمان چندجملهای حل کنیم.»
- (د) درستی یا نادرستی عبارت روبهرو را با ذکر دلیل مشخص کنید: «هرس آلفا بتا همیشه همان مقدار minimax را برای ریشه درخت بهدست میآورد.»

حل.

- (آ) نادرست؛ در جستجوی local-beam در هر مرحله غربال میان تمام اطرافیان در یک مرحله انجام می شود. این به این معنیست که اگر یکی از نمونه ها وضعیت بهتری از بقیه داشته باشد، بقیه ی نمونه ها هم به همان سمت می روند، در حالی که در اجرای موازی، نتیجه ی جستجوها به هم وابسته نیست. به طور مثال، این مسئله می تواند در فضاهایی با مقادیر اپتیمال محلی زیاد منجر به متمرکز شدن نتایج در یک ناحیه در جستجوی local-beam شود.
- (ب) الگوریتم حالا تفاوتی بین یک افت کوچک و یک افت بزرگ قائل نمی شود. این مسئله در دماهای نسبتا پایین که انتظار داریم الگوریتم بین چالههای کوچک جابجا شود مشکل ساز می شود و می تواند باعث شود الگوریتم از چالههای بزرگ هم خارج شود و به این ترتیب عملکرد کاهش دما با کیفیت کمتری انجام می شود.
- (ج) درست؛ کافی است به یک راس در دور را در نظر بگیریم. اگر به این راس یک مقدار مجاز بدهیم مسئله به درخت تبدیل میشود که میتوانیم آن را در زمان چندجملهای حل کنیم. کافیست مسئله را به ازای تمام مقادیر مجاز راس بدین شکل حل کنیم تا به جواب برسیم و یا بفهمیم جواب وجود ندارد.

- (د) درست؛ زیرا هرس آلفا بتا تمام راسهایی که بر مقدار نهایی تأثیر نمیگذارند را حذف میکند تا سرعت الگوریتم افزایش یابد. بنابراین، مقدار نهایی ریشه تغییری نخواهد کرد.
- ۲. (۱۵ نمره) رومئو تلاش دارد تا K > N نامه از ژولیت را در یک باغ بزرگ پیدا کند. باغ را میتوان به صورت یک مستطیل $M \times N$ در نظر گرفت. رومئو در یکی از خانههای این مستطیل قرار دارد و در هر گام میتواند به یکی از چهار جهت شمال، جنوب، شرق و غرب حرکت کند. مکان این نامهها ثابت است و رومئو در صورت قرار گرفتن در خانهای که در آن نامه قرار دارد، آن نامه را دریافت میکند. متاسفانه به علت باد شدیدی که از سمت شمال میوزد، رومئو نهایتاً میتواند دو بار به سمت شمال حرکت کند.
- (آ) کران بالای مناسبی برای اندازه فضای مسئله برحسب N و M و M بدست بیاورید. کران شما باید تا حد ممکن کوچک باشد.
- (ب) حال فرض کنید رومئو برای پیدا کردن نامهها از T تا از دوستانش کمک گرفته است. همهی دوستان رومئو مانند وی می توانند در هر گام به یکی از چهار جهت شمال، جنوب، شرق و غرب حرکت کنند و به علت باد شدید نمی توانند بیشتر از دو حرکت به سمت شمال داشته باشند. در این حالت کوچک ترین کران بالای مناسب برای اندازه فضای مسئله برحسب M و M
- (ج) کوچکترین کران بالای ضریب انشعاب افضای مسئله در حالتی که رومئو از دوستانش کمک گرفته است را به دست آورید.

حل.

$MN \times \mathbf{Y}^K \times \mathbf{Y}$ (1)

MN حالت برای جای رومئو، Υ^K حالت برای یک آرایه دودویی که نشانگر دریافت شدن آنها توسط رومئو است و Υ حالت که مشخص میکند رومئو از چند حرکت مجاز خود رو به شمال استفاده کرده است. (صفر، یک یا دو)

توجه کنید با توجه به صورت سوال مکان نامهها ثابت است و نیازی به در نظر گرفتن آنها در فضای مسئله وجود ندارد.

$(MN)^{T+1} \times \mathbf{Y}^K \times \mathbf{Y}^{T+1}$ ($\boldsymbol{\cdot}$)

هر کدام از رومئو و دوستانش در هر کدام از MN خانه ی جدول میتوانند قرار داشته باشند. برای هر کدام T حالت داریم که چند حرکت رو به شمال داشته اند. هم چنین باز هم نیاز به یک آرایه دودویی برای مشخص کردن نامه های دریافت شده داریم.

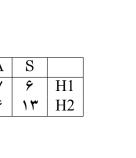
 $(+7)^{-1}$ هر کدام از رومئو و دوستانش ماکسیمم میتوانند به چهار جهت حرکت کنند.

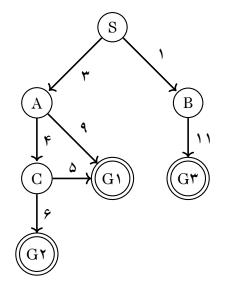
۳. (۱۵ نمره) گراف جستوجو و توابع اکتشافی ^۱ زیر را در نظر بگیرید:

- فرض کنید الگوریتم *A با تابع اکتشافی H1 برای رسیدن به هدف استفاده کنیم. فرض کنید اگر در هنگام جستوجو چند راس شرایط یکسان داشته باشند، یکی از آنها به صورت تصادفی انتخاب می شود. مشخص کنید کدامین حالتهای هدف ممکن است توسط این الگوریتم پیدا شوند. توجه کنید مقدار تابع اکتشافی در رئوس هدف برابر صفر است.
 - برای هر کدام از توابع اکتشافی H1 و H2 بررسی کنید که قابل قبول * هستند یا خیر.

Admissibility*

Branching Factor\
Heuristic functions\





ليست باز	مسير گسترش يافته
S-A (10), S-B (8)	S
S-A (10), S-B-G3 (12)	S-B
S-A-C (8), S-A-G1(12), S-B-G3 (12)	S-A
S-A-C-G2 (13), S-A-G1(12), S-B-G3 (12)	S-A-C

در این مرحله هر کدام از G1 و G3 ممکن است انتخاب شوند.

این تابع قابل قبول است زیرا مقدار تابع برای همهی رئوس نامنفی بوده و مقدار هیچ راسی از هزینه واقعی آن بیشتر نیست.

H2 •

این تابع قابل قبول نیست چون به ازای راس S مقدار تابع برابر M است که از مقدار واقعی هزینه از این راس تا هدف که برابر M است بیشتر میباشد.

۴. (۱۴ نمره) تابع زیر را در نظر بگیرید:

$$f(x_1, x_2) = \frac{x_1^2}{x_2}$$
 on $\mathbb{R} \times \mathbb{R}_{++} = \{(x_1, x_2) : x_1, x_2 \in \mathbb{R}, x_2 > 0\}$

مى خواهيم با استفاده از الگوريتم Gradient Descent كمينهى اين تابع را به دست آوريم. آيا با استفاده از اين الگوریتم لزوما به کمینهی سراسری میرسیم؟ با ذکر استدلال پاسخ خود را توضیح دهید.

حل. محدب بودن تابع را بررسی میکنیم. برای این کار میتوانیم از ماتریس هسین ۴ استفاده کنیم:

$$\nabla^2 f(x_1, x_2) = H = \begin{bmatrix} \frac{2}{x_2} & \frac{-2x_1}{x_2^2} \\ \frac{-2x_1}{x_2^2} & \frac{2x_1^2}{x_2^3} \end{bmatrix}$$

Hessian matrix*

این ماتریس را میتوان به فرم A^TA نوشت که در آن:

$$A = \sqrt{\frac{2}{x_2}} \left[1 \qquad \frac{-x_1}{x_2} \right]$$

در نتيجه

$$x^T H x = x^T A^T A x = (Ax)^T (Ax) \ge 0$$

پس این ماتریس نیمه معین مثبت ^ه میباشد. در نتیجه تابع محدب است و با استفاده از الگوریتم Gradient پس این ماتریس نیمه معین مثبت ^ه میباشد. در نتیجه تابع محدب است و با استفاده از الگوریتم Descent

۵. (۱۵ نمره) در این سوال یک دور الگوریتم ژنتیک را بر روی ورودی های داده شده اعمال میکنیم. ورودی های ما رشته های ۶ بیتی از ۰ و ۱ هستند و تابع fitness به صورت زیر تعریف می شود.

(خروجیهای توابع منطقی به صورت صفر و یک است.)

$$f(v_0v_1v_2v_3v_4v_5) = \sum_{i=0}^5 v_i + AND(v_0, v_1) + OR(v_2, v_3) + XOR(v_4, v_5)$$

(آ) در این قسمت ابتدا fitness چهار نمونه زیر را به دست آورده و سپس احتمال انتخاب آنها برای دور بعد رابه دست آورده و دو موردی که بیش ترین احتمال را دارند، انتخاب کنید.

نمونه	fitness	احتمال انتخاب شدن
1.11		
1.111.		
111.11		
1111		

(ب) حال عمل crossover را بر روی دو نمونه منتخب بالا اجرا میکنیم. نقطه انجام crossover را بین بیت دوم و سوم فرض کنید و جدول زیر را کامل کنید.

(دقت كنيد سطر اول نمونه با بيش ترين احتمال انتخاب و سطر بعد نمونه با دومين احتمال انتخاب بالا است و همچنين قسمت راست بين سطرها جابه جا مي شود.)

قبل از crossover	بعد از crossover

(ج) حال نوبت mutation است. فرض كنيد احتمال mutation برابر ۰/۱ است و اعداد تصادفی زير برای انديس و احتمال mutation به دست آمده است. با توجه به اين اعداد جدول زير را كامل كنيد. (دقت كنيد كه ترتيب سطرها مانند نتيجه قسمت (ب) است.)

نمونه اول:

احتمال: ٥/٠٥ و انديس: ٣

نمونه دوم:

احتمال: 10/٠ و اندیس: ۴

قبل از mutation	بعد از mutation

حل. داریم:

 $f(v_0v_1v_2v_3v_4v_5) = \sum_{i=0}^{5} v_i + AND(v_0, v_1) + OR(v_2, v_3) + XOR(v_4, v_5)$

نمونه	fitness	احتمال انتخاب شدن	
1.11	۴	<u>*</u>	
1.111.	۶	9	$(\overline{1})$
111.11	٧	<u>V</u>	
1111	۵	<u> </u>	

در نتیجه دو مورد به صورت زیر خواهند بود.

111.11

(ب) داریم:

قبل از crossover	بعد از crossover
11 1-11	11 111.
1.111.	1.1.11

(ج) با توجه به اعداد داده شده، نمونه اول تغییر میکند زیرا عدد تولید شده آن بین صفر و احتمال mutate شدن است و نمونه دوم mutate نمی شود. داریم:

قبل از mutation	بعد از mutation
11111.	111.1.
1 • 1 • 1 1	1 • 1 • 1 1

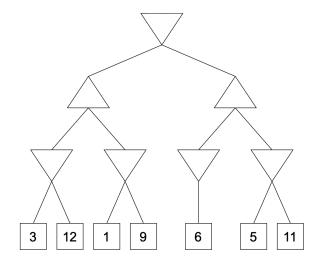
در نتیجه بعد از انجام این کارها دو نمونه نهایی به صورت زیر خواهند بود:

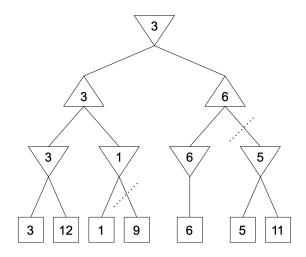
نکته: اگر در این قسمت اندیسها با شروع از یک در نظر گرفته شده باشند، پاسخ به صورت زیر می شود:

- ۶. (۱۰ نمره) درخت minimax زیر را درنظر بگیرید.
 - (آ) مقدار minimax ریشه را بهدست آورید.
- (ب) هرس آلفا بتا را اجرا کنید. فرض کنید که گرهها از چپ به راست بررسی میشوند.

حل.

- (آ) مقدار ریشه با جایگذاری مقادیر و اعمال minimax برابر با ۳ خواهد بود.
- (ب) مطابق شکل مقدار ۹ باید هرس شود چون در این نقطه $\alpha=0$ و $\alpha=0$ و $\alpha=0$ هست. شاخه نود مینیمم بین ۵ و ۱۱ هم باید هرس شود چون $\alpha=0$ و در این نقطه $\alpha=0$ هست. راس ۵ دومی هم باید هرس شود $\alpha=0$ و $\alpha=0$ است. در نهایت، ۸ میتواند هرس شود چون در این نقطه $\alpha=0$ و $\alpha=0$ است.





- ۷. (۱۵ نمره) دکتر آبام از شما برای درست کردن برنامهی دروس ترم بعد کمک خواسته است. پنج کلاس و سه استاد داریم که هر کدام میتوانند تعدادی از این دروس را ارائه دهند. زمان کلاسها از قبل تعیین شده است و یک استاد نمی تواند در یک زمان دو کلاس را ارائه دهد. لیست کلاسها عبارتند از:
 - کلاس ۱ از ساعت ۸ تا ۹ صبح
 - كلاس ۲ از ساعت ۸:۳۰ تا ۹:۳۰ صبح
 - کلاس ۳ از ۹ تا ۱۰ صبح
 - كلاس ۴ از ۹ تا ۱۰ صبح
 - کلاس ۵ از ۹:۳۰ تا ۱۰:۳۰ صبح

همچنین شرایط اساتید برای ارائه دادن کلاسها به صورت زیر است:

- استاد ۱ میتواند کلاس ۳ و ۴ را ارائه دهد.
- استاد ۲ میتواند کلاس ۲ و ۳ و ۴ و ۵ را ارائه دهد
 - استاد ۳ میتواند همهی کلاسها را ارائه دهد.

الف) مسئله را به عنوان یک csp مدل کنید. فرض کنید کلاسها متغیرهای شما هستند.

ب) گراف شرطها را برای مسئله بکشید. ب) گراف شرطها را برای مسئله بکشید. ج) آیا با مقداردهی به یکی از متغیرها میتوان گراف شرطها را به یک درخت تبدیل کرد؟

در صورتی که پاسخ شما به قسمت قبل مثبت بود بعد از تبدیل مسئله به درخت آن را با روش مخصوص حل CSPهای درخت مانند حل کنید. در غیر این صورت با اعمال Arc Consistency مسئله را حل کنید.

حل. الف) کلاسها را به عنوان متغیر و اساتید را به عنوان دامنه متغیرها در نظر بگیرید. کافیست دامنه و شرطها را نيز مشخص كنيم.

 $domain\ C = P$

 $domain\ CY = PY, PY$

 $domain\ C^{\mathbf{Y}} = P^{\mathbf{Y}}, P^{\mathbf{Y}}, P^{\mathbf{Y}}$

 $domain\ C^{\epsilon} = P^{\epsilon}, P^{\epsilon}, P^{\epsilon}$

 $domain\ C\Delta = PY, PY$

 $C1 \neq C1$

 $CY \neq CY$

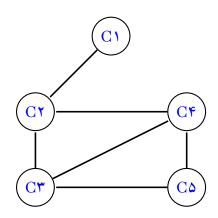
 $CY \neq CY$

 $C \mathbf{r} \neq C \mathbf{r}$

 $C \mathbf{r} \neq C \mathbf{d}$

 $C\mathbf{f} \neq C\mathbf{d}$

ب)



ج) بله با مقداردهی به کلاس ۳ یا ۴ مسئله به درخت تبدیل می شود.

د) باید یکی از راسهای ۳ و۴ انتخاب شوند برای مثال راس ۴ را انتخاب میکنیم و استاد ۱ را به آن اساین میکنیم. سپس مسئله به درخت تبدیل می شود و جواب معتبر آن برابر است با:

 $C = P^{\mathbf{r}}$

CY = PY

 $C^{\mathbf{r}} = P^{\mathbf{r}}$

 $C^{\mathbf{F}} = P^{\mathbf{N}}$

 $C \Delta = P \Upsilon$

مسئله یک جواب معتبر دیگر به فرم

 $C \mathbf{1} = P \mathbf{r}$

CY = PY

 $C^{\mathbf{r}} = P^{\mathbf{1}}$

 $C^{\mathbf{F}} = P^{\mathbf{T}}$

نيز دارد.