هوش مصنوعي

پاییز ۱۴۰۰

استاد: محمدحسین رهبان

گردآورندگان: پانیذ حلواچی، سایه جارالهی، امیرحسین باقری



دانشگاه صنعتی شریف دانشکدهی مهندسی کامپیوتر

مهلت ارسال: ۲۲ اردیبهشت

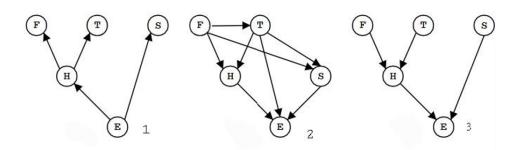
____ شبكەھاي بيزين

تمرين چهارم

- مهلت ارسال پاسخ تا ساعت ۲۳:۵۹ روز مشخص شده است.
- در طول ترم امکان ارسال با تاخیر پاسخ همهی تمارین تا سقف ۷ روز و در مجموع ۲۰ روز، وجود دارد. پس از گذشت این مدت، پاسخهای ارسال شده پذیرفته نخواهند بود. همچنین، به ازای هر روز تأخیر غیر مجاز ۱۰ درصد از نمره تمرین به صورت ساعتی کسر خواهد شد.
- همکاری و همفکری شما در انجام تمرین مانعی ندارد اما پاسخ ارسالی هر کس حتما باید توسط خود او نوشته شده باشد.
- در صورت همفکری و یا استفاده از هر منابع خارج درسی، نام همفکران و آدرس منابع مورد استفاده برای حل سوال مورد نظر را ذکر کنید.
 - لطفا تصویری واضح از پاسخ سوالات نظری بارگذاری کنید. در غیر این صورت پاسخ شما تصحیح نخواهد شد.

سوالات نظری (۷۰ نمره)

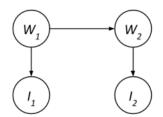
1. (۱۰ نمره) میخواهیم عملکرد دانشجویان یک کلاس را در امتحان پیشبینی کنیم. میدانیم دانشجویانی عملکرد خوبی در امتحان دارند که به خوبی برایش مطالعه کرده باشند و همینطور در زمان امتحان سردرد نداشته باشند. از طرفی در نظر میگیریم سردرد ناشی از سینوزیت یا خستگی است. فرض کنید مطالعه، سینوزیت و خستگی دو به دو مستقل اند.



در نظر بگیرید که متغیر F نشاندهندهی سینوزیت داشتن ، T نشاندهندهی خسته بودن، H نشاندهندهی سردرد داشتن، S نشاندهندهی مطالعه و درنهایت E نشاندهندهی امتحان را خوب دادن باشند. (متغیرهای معرفی شده باینری هستند.)

- (آ) به نظر شما کدام یک از شبکههای بیزین زیر به خوبی مسئله شرح داده شده را توصیف میکند؟ دلیل رد هر کدام از شبکههای بیزین و آنچه در آنان نقض می شود را بیان کنید.
- (ب) در واقعیت میدانیم که سینوزیت و خستگی روی مطالعه تاثیر میگذارند. شبکه بیزین مناسب را با درنظر گرفتن این نکته مجددا رسم نمایید.

- (ج) میزان حافظه برای ذخیره جداول مربوط به شبکه بیزین قسمت ۱ و ۲ را محاسبه کنید. باتوجه به نتایج از نظر شما کدام شبکه بیزین را بهتر است در نظر گرفت؟ (میان بخش ۱ و ۲)
- (د) بهار سینوزیت دارد. با استفاده از مدل بخش ۱ (مدلی که از میان سه مورد مناسب بود) احتمال آنکه امتحانش را خوب ندهد را براساس احتمال های شرطی و به ساده ترین شکل ممکن بنویسید.
- ۲. (۱۰ نمره) میخواهیم ارتباط میان درس خواندن و آب و هوا را بررسی کنیم! W_1 و W_1 را آب و هوا در روز اول و دوم در نظر بگیرید که میتوانند مقدار S (آفتابی) یا S (بارانی) داشته باشند. S را نیز نشاندهنده ی درس خواندن در روز اول و دوم در نظر بگیرید که مقادیر S (درس خواندن) و S (درس نخواندن) میتواند داشته باشد. میتوانیم این مسئله را با شبکه بیزین و احتمالات زیر مدل کنیم.



W_1	$P(W_1)$
S	0.6
R	0.4

W_1	W_2	$P(W_2 W_1)$
S	S	0.7
S	R	0.3
R	S	0.5
R	R	0.5

W	I	P(I W)
S	T	0.9
S	F	0.1
R	T	0.2
R	F	0.8

 (W_1, I_1, W_1, I_1) فرض کنید نمونههای زیر را از مدل تولید کردهایم

(R,F,R,F),(R,F,R,F),(S,F,S,T),(S,T,S,T),(S,T,R,F), (R,F,R,T),(S,T,S,T),(S,T,S,T),(S,T,R,F),(R,F,S,T)

- ندیرفته sampling rejection در $P(W_{\mathsf{Y}}|I_{\mathsf{Y}}=T,I_{\mathsf{Y}}=F)$ پذیرفته نمی شوند را که هنگام محاسبه نمی شوند را خط بزنید.
- $I_1=T$ را در نظر بگیرید. شش نمونه زیر را با دانستن Likelihood weighting را حال روش $I_1=T$ تولید کردهایی. $I_1=T$ تولید کردهایی. $I_2=T$

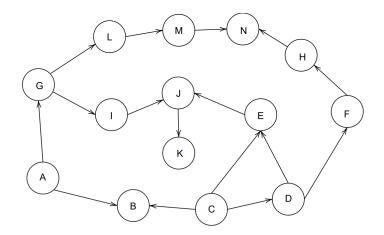
(S,T,R,F),(R,T,R,F),(S,T,R,F),(S,T,S,F),(S,T,S,F),(R,T,S,F)

وزن نمونهی (S،T،R،F) در Likelihood weighting چه قدر است؟

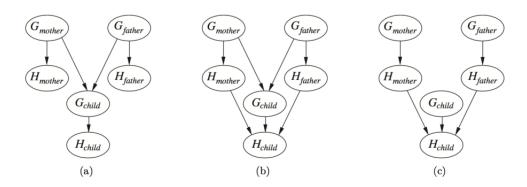
- weighting Likelihood را با استفاده از $P(W_{\mathsf{Y}}|I_{\mathsf{Y}}=T,I_{\mathsf{Y}}=F)$ تخمین بزنید.
- ۳. (۱۰ نمره) پیچیدگی زمانی محاسبه ی احتمال $(P(X_n))$ در زنجیرهای از متغیرهای باینری را در دو حالت زیر به دست آورید (کافی است تعداد جمع و ضربهای لازم را محاسبه کنید):
 - enumeration انجام
 - variable elimination (ب) انجام



۴. (۱۲ نمره) با توجه به شبکه ی بیزین زیر درستی یا نادرستی عبارات زیر را با ذکر دلیل مشخص کنید.



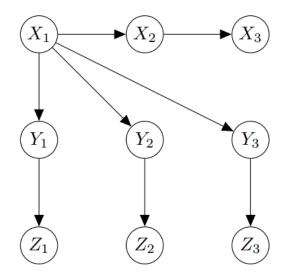
- $I \perp E|B, N$
- $I \perp E|B, N, G$
- $I \perp L|K, N, G$
- $I \perp D|B, J, E$
- 0. (۱۹ نمره) فرض کنید H_x یک متغیر تصادفی است که نشان دهنده ی راست دست بودن یا چپ دست بودن شخص X است که مقادیر right یا teft را می تواند بگیرد. به منظور تشخیص راست دست یا چپ دست بودن فرض کنید که یک ژن به نام G_x وجود دارد که مقادیر G_x یا G_x را احتمال G_x راست دست بودن یا چپ دست بودن شخص با ژنی که دارد یکسان می باشد. به علاوه، خود این ژن با احتمال های مساوی از هر یک از والدینش می تواند به ارث برسد و با احتمال اندک G_x نیز ممکن است دچار جهش شود.



(آ) کدام یک از شبکههای بیزین بالا با عبارت زیر در تناقض نیست؟

$$P(G_{father}, G_{mother}, G_{child}) = P(G_{father})P(G_{mother})P(G_{child})$$

- (ب) كدام يك از شبكه هاى بيزين بالا به بهترين شكل مسئله شرح داده شده را توصيف ميكند؟
- (ج) جدول احتمالات شرطی را برای G_{child} در شبکه بیزین (a) برحسب (a) و (a)
- رد) فرض کنید $P(G_{father}=L)=P(G_{mother}=L)=q$ برقرار است. در این صورت عبارت $P(G_{father}=L)=q$ برحسب $P(G_{child}=L)$ برحسب $P(G_{child}=L)$ برحسب و با دانستن مقدار گرههای والدش در شبکه (a) به چه صورت خواهد بود؟
 - ۶. (۹ نمره) شبکهی بیزین زیر را در نظر بگیرید.



- (آ) درست یا غلط بودن عبارات زیر را تعیین کنید.
- $P(X_1, X_2, X_3 | + y_1) = P(X_1, X_2, X_3 | y_1)$
- $P(Z_3|+x_1,-y_3)=P(Z_3|-x_1,-y_3)$
- $P(Z_3|+x_1,-y_3)=P(Z_3|+x_1,+y_3)$
- $P(Y_1, Y_2, Y_3) = P(Y_1)P(Y_2)P(Y_3)$

$$:P(Z_1|+x_7,+z_7,+z_7)$$
 برای یافتن احتمال (ب)

بهترین ترتیب برای حذف متغیر variable elimination را تعیین کنید.

(منظور از بهترین ترتیب، ترتیبی است که با آن طول بزرگترین فاکتوری که در طول محاسبه به آن برمیخوریم نسبت به بقیه ترتیبها کمترین باشد.)

(ج) آیا ترتیب حذف متغیرها تفاوتی در بدترین حالت زمان اجرای worst case running time شبکه بیزین Bayesian network inference ایجاد میکند؟

سوالات عملي (٧٠ نمره)

1. (۳۵ نمره) در این تمرین به بررسی استقلال متغیرهای تصادفی و محاسبه احتمال درست بودن برخی از رئوس به شرط مشاهدات در یک شبکه بیز می پردازیم. الگوریتم d-separation یکی از الگوریتمهایی است که به دنبال مسیر فعال بین دو راس در شبکه بیز می گردد و درصورتی که حداقل یک مسیر فعال پیدا نشود، دو متغیر را مستقل از هم در نظر می گیرد. برای مشخص کردن استقلال بین دو متغیر این الگوریتم را پیاده سازی کنید. همچنین با استفاده از elimination variable احتمال درست بودن رئوس خواسته شده را مطابق cpt های داده شده به دست آورید.

به عنوان ورودی، شبکه بیز با استفاده از رئوس و یالهایش داده می شود. برای آسانی، هر یک از رئوس با یک عدد نمایش داده می شود که به ترتیب از یک شروع می شود. مقادیر مجاز برای هر یک از متغیرهای تصادفی از مجموعه $\{True, False\}$ است. همچنین رئوس evidence نیز همراه مقادیر شان به شما داده می شود. در انتها دو راس داده می شود که استقلال آن ها باید به کمک الگوریتم d-separation بررسی شود. همچنین برای هریک از دو راس، احتمال درست بودن آن به شرط evidence ها محاسبه و در خروجی اعلام شود.

فرمت ورودي برنامه:

در ابتدا عدد n که همان تعداد رئوس شبکه بیز است، داده می شود. رئوس شبکه به صورت 1,7,...,n خواهد بود.

$$1 < n < 7$$
.

در 7n خط بعدی ورودی، هر یک از دو خط متوالی به ترتیب مربوط به یکی از رئوس است. (دو خط اول مربوط به راس شماره ۱، دو خط دوم مربوط به راس شماره ۲ و ...) در خط اول رئوسی که از آن راس به آنها یال جهتدار وجود دارد با یک اسپیس جدا شده است. (درصورتی که به هیچ یالی وصل نباشند این خط خالی است) در خط دوم cpt مربوط به آن راس قرار گرفته است.

در خط بعدی ورودی تمامی مشاهدات پیشین بهصورت زیر داده میشود.

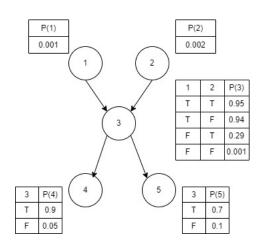
$$x_1 - > \cdot, x_1 - > 1, x_1 - > \cdot$$

True بودن آن متغیر تصادفی و ۱ بودن به معنای False بودن آن متغیر تصادفی و ۱ بودن به معنای x_i بودن آن است.

در خط انتهایی ورودی شماره دو راس query که با یک اسپیس جدا شدهاند داده می شود. ابتدا مستقل و یا وابسته بودن این دو راس را بررسی کنید. در صورتی که مستقل باشند عبارت independant و در صورتی که وابسته باشند، عبارت dependant را در خروجی چاپ کنید. پس از آن نیز به ازای dependant را دو راس کوئری احتمال آنکه آن متغیر درست باشد را به ازای dependant های موجود به دست آورده و هریک را تا دو رقم اعشار گرد کرده و در یک خط مجزا چاپ کنید.

توجه: جدول احتمالات شرطی تنها دارای خانههایی است که به ازای آنها مقدار راس مورد نظر True باشد. به دست آوردن مقادیر در حالتی که آن متغیر تصادفی مقدار False داشته باشد بدیهی است. جهت توضیحات بیشتر به نمونه ورودی و گراف آن دقت کنید.

نمونه ورودى:



input:

5

0.001

0.002

1 2

0.95 0.94 0.29 0.001

3

0.9 0.05

3

0.7 0.1

1 - > 1, 2 - > 1

output:

dependant

0.86

0.67

نكات:

شما باید فقط یک فایل پایتون آپلود کنید که ورودی را از کنسول بخواند و خروجی را چاپ کند. نمره نهایی شما، پس از بررسی و تصحیح کد شما محاسبه می شود و نمره قابل مشاهده در کوئرا، نمره نهایی شما نیست.

۲. (۳۵ نمره) بخش اول

در این بخش از شما میخواهیم که یک سمپلینگ ساده را انجام دهید. ۳ توزیع به شما داده شدهاست و شما باید از این ۳ توزیع سمپل کنید. ۲ تا از این توزیعها توزیعهای پیوسته و یکی دیگر توزیع گسسته است.

نکته مهم آن است که شما حق استفاده از هیچ سمپلر آماده را ندارید و تنها حق استفاده از تابع تولید کننده عدد رندم از یک توزیع یونیفرم (بازه ها میتوانند هر عدد دلخواهی باشند.) را دارید. همچنین دقت کنید که امکان استفاده از توابعی که کتابخانههایی نظیر scipy ارائه میدهند تا از یک توزیع احتمال custom سمپل بگیرید را ندارید، و درصورت استفاده نمره ای از این بخش نمیگیرید.

برای محاسبه مقدار pdf هر توزیع میتوانید از توابع آماده نامپای یا scipy استفاده کنید.

توزيع ها

$$(1)\frac{r}{r}gaussian(r,r) + \frac{r}{r}gaussian(r,r) + \frac{r}{r}exponential(\cdot, \cdot)$$

$$\mathbf{Y})\frac{\mathbf{Y}}{\mathbf{V}}\cdot gaussian(\mathbf{V},\mathbf{V})+\frac{\mathbf{Y}}{\mathbf{V}}\cdot gaussian(\mathbf{Y},\mathbf{V})+\frac{\mathbf{Y}}{\mathbf{V}}\cdot gaussian(\mathbf{V},\mathbf{V})+\frac{\mathbf{Y}}{\mathbf{V}}\cdot gaussian(\mathbf{V},\mathbf{V})+\frac{\mathbf{Y}}{\mathbf{V}\cdot gaussian(\mathbf{V},\mathbf{V})+\frac{\mathbf{Y}}{\mathbf{V}\cdot gaussian(\mathbf{V},\mathbf{V})+\frac{\mathbf{Y}}{\mathbf{V}\cdot gaussian(\mathbf{V},\mathbf{V})+\frac{\mathbf{Y}}{\mathbf{V}$$

$$\texttt{\ref{thm:propertie}}(\textbf{\ref{thm:propertie}}) + \frac{\textbf{\ref{thm:propertie}}(\textbf{\ref{thm:propertie}})}{\textbf{\ref{thm:propertie}}} + \frac{\textbf{\ref{thm:propertie}}}{\textbf{\ref{thm:propertie}}} + \frac{\textbf{\ref{thm:propertie}}(\textbf{\ref{thm:propertie}})}{\textbf{\ref{thm:propertie}}} + \frac{\textbf{\ref{thm:propertie}}}{\textbf{\ref{thm:propertie}}} + \frac{\textbf{\ref{thm:propertie}}}}{\textbf{\ref{thm:propertie}}} + \frac{\textbf{\ref{thm:propertie}}}}{\textbf{\ref{t$$

توجه کنید که پارامتر دوم توزیع گوسی واریانس توزیع است نه انحراف معیار

تحویل دادنی های این بخش

برای هر تابع توزیع احتمال ۱ نمودار هیستوگرام از سمپل های آن و یک نمودار خود توزیع را رسم کنید. فرمت نامگذاری آنها باید به صورت زیر باشد. همچنین یک فایل log.txt در هر خط آن میانگین و انحراف معیار را تا ۴ رقم اعشار گزارش کنید. (میانگین و انحراف معیار سمپل هایی که بدست آوردهاید) تمامی این فایلها را در پوشهای به نام part1 قرار دهید. دقت کنید که این پوشه در کنار کد شما باید توسط کد شما ایجاد شود.

for each pdf 2 files: pdf<num>.png pdf<num>_sample.png log.txt:

```
1 42.4419 79.6389
```

2 15.9503 24.8859

3 12.9775 18.802

دقت کنید که شماره ها را به ترتیب در ابتدای خط قرار دهید و سپس میانگین و بعد از آن انحراف معیار را با ۴ رقم اعشار گزارش دهید.

در یک فایل گزارش باید روند خود را توضیح دهید گزارش به صورت ژوپیتر قابل قبول نیست.

توضیح دهید برای سمپل کردن چه روشی را در پیش گرفتید و اگر نیاز به اثبات دارید آنرا اثبات کنید.

بنابراین ۶ عکس نمودار و یک فایل لاگ و یک گزارش تحویلیهای این بخش هستند. کد خودتان را نیز در بخش مربوطه اپلود کنید. دقت کنید که کدتان باید قابلیت ران شدن دوباره را داشته باشد

بخش دوم

حال به سراغ بخش اصلی تمرین یعنی سمپل کردن از یک شبکه بیزین میرویم. در این تمرین شما باید ۴ روش سمپلینگ توضیح داده شده در کلاس را پیادهسازی کنید. تمام ورودیهای زیر باید از فایل خوانده شوند.

ورودي

ورودی شما یک گراف بیزین است که به صورت زیر مشخص میشود.

در خط اول تعداد راس های گراف می آید.

در خط بعد نام یک راس می آید و سپس جدول آن اگر راس پدر نداشته باشد آنگاه در یک خط احتمال ۱ بودن آن می آید. اگر پدر داشته باشد در یک خط نام پدر ها با فاصله از هم می آیند. سپس جدول آن در خطوط بعد می آید دقت کنید تنها احتمال ۱ بودن راس مربوطه ذکر می شود. به عنوان مثال داریم:

4

A

0.6

В

0.4

C

A B

0 0 0.2

0 1 0.3

1 0 0.2

1 1 0.9

D

C

0 0.1

1 0.3

دقت کنید که تضمین نمی شود که ورودی داده شده ترتیب توپولوژی را رعایت کند.

فرمت کوئری ها نیز بدین شکل است.

[[{"D": 1}, {}],[{"A": 1, "B": 1}, {"C": 1, "D": 1}]]

که معادل یک لیست از ۲ کوئری به شکل زیر است

 $[P(D\!\!=\!\!1),\!P(A\!\!=\!\!1\;,\,B\!\!=\!\!1\;|\;C\!\!=\!\!1\;,\,D\!\!=\!\!1)]$

یک لیست از کوئری ها به شما داده می شود و شما باید به ازای هر کدام از آنها مقدار واقعی کوئری و اختلاف آنها با هر کدام از شیوه های سمپلینگ را بدست آورید.

در نهایت خروجی شما به شکل زیر است.

یک فایل با نام شماره گراف (در ادامه توضیح داده می شود) که درون آن در هر خط ابتدا مقدار واقعی کوئری نوشته می شود. پس از آن مقادیر قدرمطلق اختلاف هریک از شیوه های سمپلینگ و مقدار واقعی با یک فاصله نوشته می شود. ترتیب نوشته شدن این مقادیر در فایل به صورت زیر است.

real-value prior rejection likelihood-weighting Gibbs

یک نمودار که محور افقی آن نمایانگر شماره کوئری و محور عمودی آن نمایانگر اختلاف با مقدار واقعی برای ۴ نوع سمپلینگ است.

نام فایل تکس و فایل عکس برابر شماره گراف است.

یک نمونه از فایل های ورودی و وخروجی به شما داده شده است. به ساختار آن نگاه کنید.

در نهایت کد شما باید از درون پوشه inputs پوشه مربوط به هر گراف را بخواند. درون هر پوشه یک فایل input.txt قرار دارد که گراف مد نظر در آن است. و یک فایل q_input.txt که یک لیست از کوئری ها به شما داده می شود. و شما باید آنرا به فرمت خواسته شده خروجی دهید.

دقت کنید که برای محاسبه مقدار واقعی کوئری مجاز هستید از هر روشی استفاده کنید. برای سادگی میتوانید کل جدول را تشکیل دهید و یا از کد سوال اول استفاده کنید اما دقت کنید که پیاده سازی روش های بهینهتر نمره اضافه ای نخواهند داشت.

تحویل دادنی های این بخش

در یک پوشه output که در کنار کد توسط کد شما تولید می شود باید فایل های تکست و عکس نمودار هر گراف را قرار دهید (در همان پوشه و نه داخل پوشه دیگری) اسم عکس و فایل تکست شماره گراف است. کد شما باید بتواند تعداد گراف های متفاوتی را هندل کند بنابراین تعداد را هاردکد نکنید. یک نمونه ورودی و خروجی به شما داده می شود تا با فرمت آن اشنا شوید.

نكات مهم

كد بخش اول با نام simple.py و كد بخش دوم با نام sample.py بايد قرار داده شوند.

پوشه ورودی برای بخش دوم در اختیار شما قرار داده میشود اما پوشه مربوط به فایل های خروجی بخش یک و دو را باید کد شما تولید کند یعنی part1 , output توابع زیر ممکن است کمک کننده باشند.

json.load map bin os.listdir os.path.isfile

كتابخانه هاي مجاز

random
numpy as np
pandas as pd
matplotlib
sys
seaborn
scipy.stats import norm
scipy.stats import expon
all python built in libraries (The Python Standard Library)