



دانشگاه صنعتی شریف

دانشکده‌ی مهندسی کامپیوتو

## یادگیری ماشین

پاییز و زمستان ۱۴۰۴

استاد: علی شریفی زارچ

گردآورندگان: حسن بیگی - رحمانی - غربی - هدایی - یوسف نیا

مهلت ارسال: ۱۴ آذر

## یادگیری بدون ناظارت

تمرین دوم

- مهلت ارسال پاسخ تا ساعت ۲۳:۵۹ روز مشخص شده است.

• در طول ترم، برای هر تمرین می‌توانید تا ۵ روز تأخیر مجاز داشته باشید و در مجموع حداکثر ۱۵ روز تأخیر مجاز خواهد داشت. توجه داشته باشید که تأخیر در تمرین‌های عملی و تئوری به صورت جداگانه محاسبه می‌شود و مجموع تأخیر هر دو نباید بیشتر از ۱۵ روز شود. پس از اتمام زمان مجاز، دو روز اضافی برای آپلود غیرمجاز در نظر گرفته شده است که در این بازه، به ازای هر ساعت تأخیر، ۲ درصد از نمره تمرین کسر خواهد شد.

• همکاری و همفکری شما در انجام تمرین مانع 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 (۱۰۰ نمره)

- ۱. (۱۵ نمره) در هر مورد انتخاب خود را همراه با استدلال مختصر بیان کنید.

• کدام یک از موارد زیر مزایای معمولی هستند که ممکن است شما را ترغیب کند تا قبل از آموزش یک طبقه‌بندی‌کننده Classifier، داده‌ها را با PCA پیش‌پردازش کنید؟ (گزینه‌های صحیح را انتخاب کنید)

- (آ) PCA تمایل دارد بایاس الگوریتم طبقه‌بندی شما را کاهش دهد.
- (ب) از PCA می‌توان برای جلوگیری از بیش‌پردازش (Overfitting) استفاده کرد.
- (ج) PCA تمایل دارد واریانس الگوریتم طبقه‌بندی شما را کاهش دهد.
- (د) از PCA می‌توان برای جلوگیری از کم‌پردازش (Underfitting) استفاده کرد.

• گزاره‌های صحیح در مورد تحلیل مؤلفه‌های اصلی PCA را انتخاب کنید.

- (آ) PCA یک الگوریتم خوش‌بندی است.
- (ب) PCA ویژگی‌هایی تولید می‌کند که ترکیبات خطی از ویژگی‌های ورودی هستند.
- (ج) مؤلفه‌های اصلی طوری انتخاب می‌شوند که واریانس داده‌ها را به حداکثر برسانند.
- (د) مختصات اصلی همان مقادیر ویژه ماتریس کوواریانس نمونه هستند.

• گزاره‌های صحیح درباره خوش‌بندی  $k$ -means را انتخاب کنید.

- (آ)  $k$ -means تضمین می‌کند که خوش‌هایی را پیدا کند که تابع هزینه را کمینه کنند.
- (ب) در خروجی، هر دو خوش‌ه توسط یک مرز تصمیم خطی جدا شده‌اند.
- (ج) امکان کرنلایز کردن  $k$ -means وجود ندارد.
- (د) از دید آماری بهینه‌سازی  $k$ -means را با فرض پیشین گوسی روی میانگین‌ها و با استفاده از تخمین حداکثر درست‌نمایی توجیه می‌کنند.

• گزاره‌های صحیح درباره زمان اجرای الگوریتم  $k$ -means برای  $n$  نقطه با  $d$  ویژگی را انتخاب کنید.

- (آ) مرحله به روزرسانی میانگین خوشها می تواند در زمان  $O(nd)$  اجرا شود.
- (ب) افزایش  $k$  همیشه زمان اجرا را افزایش می دهد.
- (ج) مرحله تخصیص خوشها می تواند در زمان  $O(nkd)$  اجرا شود.
- (د) الگوریتم  $k$ -means حداقل در زمان  $O(nkd)$  اجرا می شود.

۲. (۲۰ نمره) به سوالاتی که در ادامه آمده اند با بیان توضیحات کامل پاسخ دهید.

- (آ) ثابت کنید الگوریتم  $k$ -means همگرا می شود.
- (ب) با یک مثال عددی نشان دهید که الگوریتم  $k$ -means نسبت به داده های outlier مقاوم نیست. سپس با ارائه یک اصلاح ad-hoc سعی کنید مقاومت این روش را در شرایط حضور outlier ها بهبود دهید. در رابطه با مزایا و معایب این تغییر بحث کنید.

(ج) الگوریتم های DBSCAN و  $k$ -means را از حیث مقاومت نسبت به داده های outlier مقایسه کنید.

۳. (۱۵ نمره) مجموعه نمونه زیر از شش نقطه  $X_i \in \mathbb{R}^2$  را در نظر بگیرید:

$$\{( \begin{array}{c} : \\ : \end{array}), (\begin{array}{c} ; \\ ; \end{array}), (\begin{array}{c} ! \\ ! \end{array}), (\begin{array}{c} 1 \\ 2 \end{array}), (\begin{array}{c} 2 \\ 1 \end{array}), (\begin{array}{c} 2 \\ 2 \end{array})\}$$

- (آ) میانگین نقاط نمونه را محاسبه کرده و ماتریس طرح مرکز (Centered Design Matrix) را بنویسید.
- (ب) تمام مؤلفه های اصلی را بیابید و آنها را به صورت بردار واحد بنویسید.
- (ج) اگر فقط از یک مؤلفه استفاده کنیم، کدام ترجیح دارد؟ الگوریتم PCA از چه اطلاعاتی برای ترجیح یکی بر دیگری استفاده می کند؟ از منظر بهینه سازی، چرا آن یکی را ترجیح می دهیم؟
- (د) بردار تصویر هر یک از نقاط (نه نقاط مرکز شده) را بر روی مؤلفه اصلی ترجیحی محاسبه کنید.

۴. (۲۰ نمره) به سوالاتی که در ادامه آمده اند با بیان توضیحات کامل پاسخ دهید.

(آ) در دسته ای از مسائل تخمین پارامتر، با مدل هایی رو به رو هستیم که خروجی های آن، علاوه بر مجموعه ای از نمونه های مشاهده شده ( $\mathbf{X}$ )، شامل مجموعه ای از اطلاعات نهان ( $\mathbf{Z}$ ) نیز می باشد. حضور پارامتر جدید  $Z$  به عنوان یک مجهول، باعث می شود تکنیک هایی نظیر MLE در این مسائل قابل استفاده نباشد. الگوریتم EM برای پاسخ به این چالش، مسئله را به دو مرحله تقسیم می کند. در هر گام  $t$ :

۱. ابتدا پارامترهای توزیع  $\theta^{(t)}$  ثابت در نظر گرفته می شود و امید ریاضیتابع  $\log \text{likelihood}$  به توزیع شرطی  $\mathbb{P}(Z | \mathbf{X}, \theta^{(t)})$  به دست می آید.

۲. سپس همانند روش های پیشین تخمین پارامتر، پارامترهایی که مقدار به دست آمده را بیشینه کنند، به عنوان پارامترهای جدید انتخاب می شوند.

یکی از مهم ترین کاربردهای این مدل سازی، تخمین پارامترهای توزیع های مخلوط است؛ به این صورت که تعلق نمونه ها به هر مؤلفه توسط پارامتر نهان  $Z$  مدل سازی می شود.  
توزیع مخلوط زیر را در نظر بگیرید:

$$\mathbb{P}(X) = \alpha \lambda_1 e^{-\lambda_1 X} + (1 - \alpha) \lambda_2 e^{-\lambda_2 X}$$

فرض کنید نمونه های  $\{X_1, \dots, X_n\} \stackrel{iid}{\sim} \mathbb{P}(X)$  را در اختیار داریم و می خواهیم با EM پارامترهای  $\alpha, \lambda_1, \lambda_2$  را تخمین بزنیم. اگر متغیر نهان  $Z_i$  به صورت زیر تعریف شود:

$$Z_i = \begin{cases} 0 & X_i \text{ comes from the first component of } \mathbb{P}(X) \\ 1 & X_i \text{ comes from the second component of } \mathbb{P}(X) \end{cases}$$

تابع  $\log \mathbb{P}(X_1, Z_1, \dots, X_n, Z_n | \lambda_1, \lambda_2, \alpha)$  تعریف complete-data log likelihood می‌شود را بباید.

(ب) امید ریاضی تابع complete-data log likelihood را نسبت به متغیرهای نهان محاسبه کنید (در محاسبات خود به مقدار  $\mathbb{E}[Z_i | X_i, \alpha^{(t)}, \lambda_1^{(t)}, \lambda_2^{(t)}]$  نیاز خواهد داشت و باید آن را محاسبه کنید)

(ج) روابط به روزرسانی پارامترهای  $\lambda_1$  و  $\alpha$  را استخراج کنید. (برای سادگی، مقدار مرحله قبل را  $\gamma_i^{(t)}$  بنامید.)

۵. (۱۵ نمره) برای هر یک از خوشبندی‌های ارائه شده روی نقاط دو بعدی (هر کدام با  $k = 2$  خوش) که در آن نقاط قرمز مربوط به خوش اول و نقاط آبی مربوط به خوش دوم هستند، مشخص کنید کدامیک از الگوریتم‌های زیر می‌توانستند منجر به این تخصیص خوش‌های شده باشند:

(آ) الگوریتم  $k$ -means

(ب) خوشبندی single-link

(ج) مدل‌های مخلوط گاوی (GMM)

(د) هیچ‌یک از موارد فوق

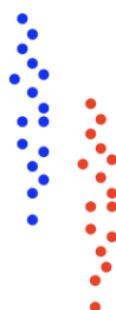
ممکن است بیش از یک پاسخ صحیح باشد؛ تمام گزینه‌هایی را که ممکن است منجر به این خوشبندی شده باشند با بیان استدلال ذکر کنید.

A.



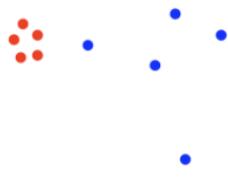
Algorithms:

C.



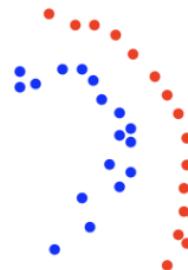
Algorithms:

B.



Algorithms:

D.



Algorithms:

۶. (۱۵ نمره) می‌دانیم که نمایش‌های کم بعد برای مجموعه داده  $D = \{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n\}$  در PCA به صورت زیر تعریف می‌شوند:

$$\mathbf{z}_i = \mathbf{U}^\top (\mathbf{x}_i - \boldsymbol{\mu})$$

که در آن  $\mathbf{U}$  ماتریسی است که سطرهای آن شامل  $k$  بردار ویژه بالایی ماتریس کوواریانس هستند و

$$\boldsymbol{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbf{x}_i$$

می‌باشد. نشان دهید که میانگین نمایش‌های کم بعد برابر صفر است:

$$\bar{\mathbf{z}} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbf{z}_i = \mathbf{0}$$