



## دانشكدهي علوم رياضي

تحليل رگرسيون

### تمرین: سری ۹

مهلت تحويل ۱۶ام خردادماه

مدرّس: دكتر محمد صفدري

- پاسخهای خود را در قالب یک فایل فشرده در درسافزار شریف ارسال کنید.
- در پوشهی پاسخ لازم است به ازای هر سوال یک پوشه ایجاد کنید و کدهای مربوط به آن سوال را در آن قرار دمید.
- در پوشهی مربوط به هر سوال، پوشهای حاوی نمودارهای و توضیحات تکمیلی (در صورت لزوم) بگنجانید.
  - پیش از اجرای هر بخش seed را برابر ۱۰۰ قرار دهید.
  - سوالات خود پیرامون تمرینات را با دستیاران درس مطرح کنید.

# تمرينات نظرى

# یک تعمیم طبیعی

همانطور که در درس دیدید، رگرسیون ستیغی ۱ از تعدیل  $\|\beta\|_1$  و رگرسیون لاسو از تعدیل  $\|\beta\|_2$  استفاده میکند. رگرسیون "زیبا" را به طوری تعریف میکنیم که عبارت تعدیل در مسالهی بهینه سازی منتاظر با آن به فرم ترکیب خطی این دو نُرم است. به عبارت دیگر، تابع هزینه

$$L(\lambda_1, \lambda_2, \beta) = \|y - X\beta\|_2^2 + \lambda_1 \|\beta\|_1 + \lambda_2 \|\beta\|_2^2$$

است و بردار ضرایب بهینه  $\beta^*$  مقدار L را به ازای مقادیر مشخص و ثابت  $\lambda_1$  و  $\lambda_2$  کمینه میکند.

الف) نشان دهید مسالهی دوگان متناظر با این بهینهسازی معادل است با

$$\beta^* = \arg\min_{\beta} \|y - X\beta\|_2^2 \quad s.t. \quad (1 - \alpha)\|\beta\|_1 + \alpha\|\beta\|_2^2 \le t$$

<sup>&</sup>lt;sup>\</sup>Ridge Regression

<sup>&</sup>lt;sup>†</sup>Regularization

به ازای ثوابت lpha. در ادامه رابطهی  $\lambda_1$  و  $\lambda_2$  با t, lpha را بدست آورید.

ب) مشابه تعبیر بیزی برای رگرسیونهای ستیغی و لاسو، رگرسیون زیبا را هم به صورت بیزی تعبیر کنید. به طور مشخص شما باید توزیع پیشین مناسبی برای بردار ضرایب معرفی کنید که بروز رسانی بیزی با استفاده از داده معادل با حل مسالهی بهینهسازی مذکور باشد. (راهنمایی: فرآیند حل مسالهی مشابه برای رگرسیون ستیغی و لاسو به طور کامل در جزوهی استاد تشریح شده است.)

#### ۰.۰ PCA روی کاغذ

در این بخش میخواهیم تحلیل اجزای اساسی ۳ را مرور کنیم برای سادگی فرض کنید که بجای مجموعهای از دادهها، خود توزیع به ما داده شدهاست.

الف) با این فرض که تابع چگالی را در دست داریم، صورتبندی مناسبی برای پیدا کردن متوالی راستاهای اساسی معرفی کنید. (راهنمایی: صورت بندی مطلوب به این صورت است که یک مسالهی بهینهسازی برای بردار اساسی k ام معرفی می شود و در قیود این بهینهسازی وابستگی به k-1 بردار قبلی وجود دارد.)

فرض کنید که تابع چگالی نرمال توأم با پارامترهای  $\mu=0, \Sigma\in\mathbb{R}^{n\times n}$  داده شده است.

(ب راستای اساسی اول را برحسب ( معرفی کنید.

حاصل تصویر کردن تابع چگالی اولیه روی صفحه ی عمود بر راستای اساسی اول، یک نرمال توام در یک بعد پایین تر خواهد بود. همچنین، ماتریس کواریانس توزیع متناظر با این تصویر کردن بر اساس  $\mathbb{Z}$  قابل محاسبه است (فرم بسته وجود دارد). بنابراین با پیدا کردن مکرر راستای اساسی اول و تصویر کردن روی صفحه ی عمون متناظر می توان تمامی راستاهای اساسی را پیدا کرد.

ج) به طور مستقیم تمامی راستاهای اساسی را براساس ماتریس  $\Sigma$  معرفی کنید. در این سوال مجاز به استفاده از حقایق نابدیهی نیستید و در صورتی که ادعایی میکنید اثبات آن لازم است. (راهنمایی، ابتدا نشان دهید سطوح تراز تابع چگالی نرمال، بیضیگون  $^{\dagger}$  هستند و ماتریس متناظر با این بیضیگون را بر حسب  $\Sigma$  معرفی کنید. سپس نشان دهید که قطرهای اصلی این بیضیگونها همان راستاهای اساسی هستند. نهایتا رابطه ی بین قطرهای اصلی این بیضیگون و ماتریس  $\Sigma$  را تحقیق کنید.)

<sup>&</sup>lt;sup>r</sup>Principal Component Analysis

<sup>\*</sup>Ellipsoid

## تمرينات عملي

الف) روش PLS را پیادهسازی کنید. ورودی ماتریس حقیقی مقدار ویژگیهاست که هر ستون یک ویژگی و هر سطر یک مشاهده مستقل را نشان می دهد. همچنین، بردار متغیر هدف با طولی به اندازه ی تعداد سطرهای ماتریس ویژگی ها داده شده است. با استفاده از روش کراس ولیدیشن مقدار بهینه ی کاهش بعد را تعیین کنید. برای آزمایش کارایی روش خود از داده ی abalone استفاده کنید. (توضیح: در داده ی abalone متغیر هدف تعداد حلقه ها، متناظر با سن صدف است.)

ج) با استفاده از کتابخانهی glmnet رگرسیون لاسو و ستیغی به داده ی abalone (در تمرینات قبل و کلاسهای حل تمرین خیلی با آن سر و کار داشتیم) برازش کنید و پارامترهای تعدیل را با استفاده از بوت استرپ بهینه کنید. مراجعه به بخش Lab در کتاب توصیه می شود. (توضیح: در داده ی abalone متغیر هدف تعداد حلقه ها، متناظر با سن صدف است.)

ب) ابتدا متغیر جنسیت را از مجموعه داده ی abalone کنار بگذارید و مرکز ثقل داده را صفر کنید. با استفاده از تابع prcomp موجود در کتابخانه ی stats دو راستای اساسی اول را در مجموعه داده ی اصلاح شده پیدا کنید. نقاط داده را با برچسب جنسیت (نقاط متعلق هر گروه جنسیتی با یک رنگ) در این فضای دو بعدی متناظر با این دو بردار اساسی تصویر کنید.