یادگیری ماشین

نیمسال دوم ۱۴۰۲-۱۴۰۱ مدرس: دکتر سید ابوالفضل مطهری



درس نامه نهم

١ انتخاب ويژگي

انتخاب ویژگی را با عناوین subset selection / feature selection میشناسیم. اگر بخواهیم بهترین زیرمجموعه از ویژگی ها را انتخاب کنیم عملا باید \mathbf{r}^p زیرمجموعه ممکن را آموزش دهیم و از بین آنها بهترین را که از دیدگاه اعتبارسنجی برتر است را انتخاب نماییم. به این روش best subset selection میگوییم.

عملا اگر تعداد ویژگیها از ۴۰ بیشتر باشد چنین محاسباتی غیرممکن است و باید از روشهای محاسباتی زیربهینه استفاده کنیم.

برای مثال برای $p=\mathbf{Y}\cdot\mathbf{v}$ داریم:

$$Y^p = 1, \cdot 4A, \Delta Y$$

درحاليكه:

$$1 + \frac{p(p+1)}{r} = r$$

یکی از این روشها انتخاب قدم به قدم میباشد.

۱.۱ قدم به قدم پیش رونده Selection قدم به قدم پیش

در این روش ابتدا یکی از ویژگیها را که بهترین کیفیت را دارد انتخاب کرده و در قدم بعدی ویژگی جدیدی اضافه میکنیم که بهترین عملکرد را دارد. اگر در مرحله اول هیچ ویژگی را وارد نکنیم، آنگاه در مجموع

$$1 + \sum_{k=1}^{p-1} (p-k) = 1 + \frac{p(p+1)}{1}$$

مدل آموزش داده شده که بسیار کمتر از \mathbf{r}^p برای یافتن بهترین زیرمجموعه میباشد.

Backward Stepwise Selection قدم به قدم پس رونده ۲.۱

در این حالت از یک مدل کامل شروع میکنیم و ویژگیها را یکی یکی کم میکنیم. در آخر بین مدلهای انتخاب شده آنرا که در اعتبارسنجی به عنوان مدل برتر انتخاب شده است، را انتخاب میکنیم.

۳.۱ ترکیبی Hybrid

در این روش به عنوان مثال پیش رونده میرویم؛ ولی اگر ویژگی وجود داشته باشد که کیفیت را بهتر نمیکند آنرا حذف میکنیم.

۴.۱ روش تحلیلی

برای انتخاب مدل برتر از روش تحلیلی نیز میتوانیم استفاده کنیم. معیارهای زیر در عمل مورد استفاده قرار میگیرند.

$$\mathbf{C_p} = \frac{1}{n} (RSS + \mathbf{Y}d\hat{\sigma}^{\mathbf{Y}})$$
 .

$$AIC = C_p$$
 . Υ

$$\mathbf{BIC} = \frac{1}{n}(RSS + \log nd\hat{\sigma}^{\mathsf{Y}})$$
.

Adjusted
$$\mathbf{R}^{\Upsilon} = \Upsilon - \frac{\frac{RSS}{n-d-\Upsilon}}{\frac{TSS}{n-\Upsilon}}$$
.

AIC و BIC را می توان در موارد غیر رگرسیون خطی نیز مورد استفاده قرار داد.