تمرین کامپیوتری دوم _ استنتاج علّی

بهراد منیری ۹۵۱۰۹۵۶۴ bemoniri@live.com

دانشکدهی مهندسی برق _ دانشگاه صنعتی شریف

pc بخش اول _ پیادهسازی الگوریتم

در این بخش الگوریتم PC ر ا با آزمون فرض استقلال شرطی مبتنی بر Partial Correlation پیاده سازی میکنیم. برای پیادهسازی از زبان پایتون استفاده کرده و گراف را به کمک کتابخانهی networkx میسازیم. برای محاسبات نیز از کتابخانههای numpy و sklearn استفاده میکنیم.

۱.۱ پیادهسازی آزمون فرض

برای پیادهسازی آزمون فرضیه، تابع test را نوشتیم: (data, x, y, s

این تابع، ماتریس دادهها و اندیس x و مجموعهای از اندیسها، S، را در ورودی گرفته و آزمون فرضیهی y

$$X \perp \!\!\! \perp Y | S$$

را انجام میدهد و مقدار p-value را در خروجی بر میگرداند. هر اندیس نمایندهی ستون مورد نظر در ماتریس دادهها، یعنی یک متغیر است.

۲.۱ پیادهسازی الگوریتم pc

تابع pc پیادهسازی الگوریتم pc است که شبهکد آن ارائه شده.

pc (da, alpha)

این تابع، ماتریس دادهها که هر ستون آن یک متغیر است و همچنین مقدار significance level یعنی lpha را در ُورودّی دریافت کرده و اسکلت گراف مولد دادهها را تخمین میزند.

۳.۱ بررسی عملکرد الگوریتم با دو Toy Example

برای بررسی عملکرد الگوریتم، چند SCM گاوسی_خطی ساخته و الگوریتم را روی آنها اجرا میکنیم. از هر متغیر یک میلیون سمپل میسازیم.

۱.۳.۱ مثال اول

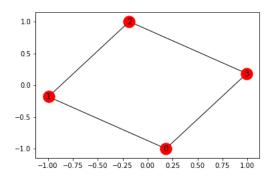
$$\begin{cases} x_{\circ} = N_{\circ} \\ x_{1} = x_{\circ} + N_{y} \\ x_{1} = x_{1} + N_{z} \\ x_{1} = x_{1} + N_{z} \end{cases} \qquad N_{1}, N_{1}, N_{2}, N_{3}, N_{4} \stackrel{iid}{\sim} Normal(\circ, 1)$$

$$(1)$$

برنامهی ما، دو عبارت استقلال زیر را از داده استخراج میکند.

$$\begin{cases} x_{\circ} \perp \perp x_{\uparrow} | x_{\uparrow} \\ x_{\uparrow} \perp \perp x_{\uparrow} | x_{\circ}, x_{\uparrow} \end{cases} \tag{7}$$

و دو يال متناظر را حذف ميكند. شكل (١) گراف تخمين زده شده است. تمام يالها به درستي انتخاب شدند.



شكل ١: گراف تخمينزده شده براي مثال اول

۲.۳.۱ مثال دوم

$$\begin{cases} x_{\circ} = N_{\circ} \\ x_{1} = x_{\circ} + N_{1} \\ x_{1} = x_{\circ} + N_{1} \\ x_{2} = x_{1} + N_{2} \end{cases} N_{\circ}, N_{1}, N_{2}, N_{3}, N_{4} \stackrel{ind.}{\sim} Normal(\circ, \sigma_{i})$$

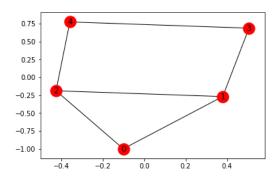
$$\begin{cases} x_{1} = x_{2} \\ x_{2} = x_{3} \\ x_{3} = x_{4} \end{cases} N_{3} N_{3}, N_{4}, N_{5}, N_{5}, N_{5} \stackrel{ind.}{\sim} Normal(\circ, \sigma_{i})$$

$$\begin{cases} x_{1} = x_{2} \\ x_{3} = x_{3} \\ x_{4} = x_{4} \end{cases} N_{5} N_$$

برنامهی ما، دو عبارت استقلال زیر را از داده استخراج میکند.

$$\begin{cases} x_1 \perp \perp x_{\mathfrak{f}} | x_{\mathfrak{f}}, x_{\mathfrak{f}} \\ x_{\circ} \perp \perp x_{\mathfrak{f}} | x_{\mathfrak{f}}, x_{\mathfrak{f}} \\ x_{\mathfrak{f}} \perp \perp x_{\mathfrak{f}} | x_{\mathfrak{f}} \\ x_{\circ} \perp \perp x_{\mathfrak{f}} | x_{\mathfrak{f}} \end{cases} \tag{\mathfrak{f}}$$

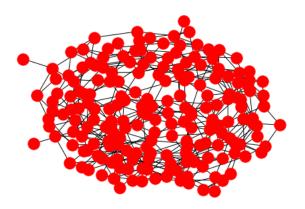
و یالهای متناظر را حذف میکند. شکل (۲) گراف تخمین زده شده است. تمام یالها به درستی انتخاب شدند.



شکل ۲: گراف تخمینزده شده برای مثال دوم

۲ بخش دوم _ تخمین گراف مولد دادههای ضمیمه

به کمک تابع pc اسکلت گراف را تخمین میزنیم. این الگوریتم بعد از سطح $\ell=9$ متوقف شده و ۴۱۵ یال در این گراف باقی می ماند.



شكل ٣: خروجي الگوريتم

۳ بخش سوم _ پیادهسازی الگوریتم pc پایدار

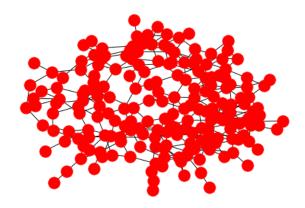
با تغییری کوچک در الگوریتم pc میتوان به الگوریتم pc-stable رسید. در الگوریتم پایدار، بعد از اینکه تصمیم به قطع یک یال گرفتیم، یال مورد نظر را ذخیره میکنیم. در الگوریتم اصلی این امکان وجود نظر را ذخیره میکنیم. در الگوریتم اصلی این امکان وجود دارد که به دلیل حذف اشتباه یک یال، برخی از آزمون فرضها را دیگر انجام ندهید و به ای دلیل خطا به شدت گسترش پیدا کند. در روش پایدار تا حدی این اثر کمرنگ می شود.

۱.۳ بررسی عملکرد الگوریتم پایدار با دو Toy Example

در این بخش الگوریتم pc-stable را بر روی داده های تولید شده توسط همان دو SCM بخش (۳.۱) اجرا میکنیم. مجدداْ الگوریتم هر دو اسکلت را به درستی تخمین میزند.

۲.۳ اعمال الگوریتم پایدار بر دادههای ضمیمهشده

با الگوریتم pc-stable اسکلت گراف مولد دادهها را تخمین میزنیم. این الگوریتم زمان بیشتری نسبت به الگوریتم pc میگیرد و در نهایت در آخر سطح ۶ متوقف شده و ۳۱۳ یال باقی میماند.



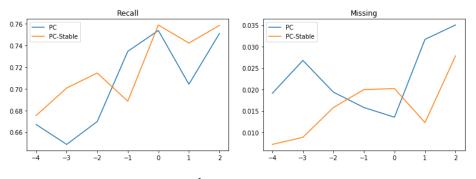
شكل ۴: خروجي الگوريتم پايدار

۲ بخش چهارم _ بررسی اثر درصد اطمینان

در این بخش درصد اطمینان را در بازهی ۴٪ ۲ تا ۲٬۲ تغییر میدهیم و برای هر بازهی اطمینان، ۲۰۰ بار الگوریتم مدنظر را اجرا میکنیم. در هر اجرا دو کمیت زیر را محاسبه میکنیم.

- ۱. Recall نسبت تعداد یالهای گراف واقعی که درست تشخیص دادهشده به تعداد کل یالهای گراف واقعی
- Missing .۲ نسبت تعداد یالهایی که ما تشخیص دادیم درحالی که در گراف اصلی نبوده به تعداد کل یالهای گراف واقعی

با افزایش ترشهولد، مشاهده می شود که Recall و Missing افزایش می یابد. این موضوع بدیهی است زیرا با زیاد کردن ترشهولد، با سختگیری کمتری یالها را حذف می کنیم پس درکل تعداد یالهای حذف شده زیاد می شود و می توان به یالهای باقی مانده اطمینان بیشتری داشت. دو نمودار زیر، نتایج این بخش هستند:



شكل ٥: مقايسهى دو الگوريتم

الگوریتم پایدار عملکرد بهتری داشته زیرا در الگوریتم pc معمولی چندین مشکل وجود دارد. اول اینکه با تغییر دادن ترتیب آزمونها، نتایج متفاوت خواهد بود. دوم اینکه با در صورت یک خطا در آزمون، تعدادی آزمون دیگر انجام نخواهند شد. این دو مشکل تا حد زیادی در pc-stable حل شده است. به همین دلیل تعداد یالهای حذفشده در روش پایدار بیشتر از روش معمولی است.