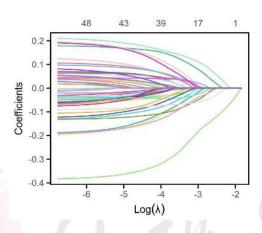


临床意义 - 预后 Lasso 变量轨迹



网址: https://www.xiantao.love



更新时间: 2023.02.07



目录

基本概念	3
应用场景	3
分析流程	4
结果解读	6
数据格式	7
参数说明	8
类型	8
线	9
标注信息 1	0
标题文本 1	2
风格	3
图片 1	3
结果说 <mark>明</mark>	4
主 <mark>要结果 1</mark>	4
方法学1	5
如何引用1	6
常见问题	7

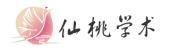


基本概念

- ▶ Lasso 回归: 在线性回归的基础上,通过增加惩罚项(lambda × 斜率的绝对值),减少模型的过拟合,提高模型的泛化能力。另外一种也是通过增加惩罚项来减少模型的过拟合的方法是岭回归,对应的惩罚项是(lambda × 斜率的平方)。惩罚项在机器学习领域也叫做正则化,其中,Lasso回归的惩罚项是 L1 正则化(曼哈顿距离(参数绝对值求和)),而岭回归的惩罚项是 L2 正则化(欧氏距离(参数平方值求和))
- Lasso 可用于 logistics、Cox 其中,此模块就是 Lasso 在预后中的应用。预后 Lasso 常常出现在构建预后模型或者筛选变量上,最常出现两种图,一种是 系数(lambda)筛选的图,另外一种是变量轨迹图。Lasso 的 lambda 筛选一般会采用交叉验证的手段进行筛选,常见的会有五折和十折交叉验证。

应用场景

将预后 Lasso 系数筛选过程中各个 lambda 值(惩罚项)与各变量的系数值进行可视化,以构建预后模型或者筛选变量。当样本较少或者变量较多(少于样本数一半的变量)时,可以用 Lasso 直接构建预后模型或者筛选变量。



分析流程

上传数据 数据处理(清洗) lasso 预后分析 lasso 变量轨迹可视化

- ▶ 数据格式: xlsx / csv / txt 文件格式:
 - 第1列数据作为结局变量(事件发生情况),需要是数值类型数据,用(0 和1,0表示未发生事件,1表示发生了事件)或(1和2,1表示未发生 事件,2表示发生了事件)表示,注:第1列(结局变量)不能都是删失

14	Α	В	C	D	E	F	G	Н	1	J
1	event	time	Gene 1	Gene 2	Gene 3	Gene 4	Gene 5	Gene 6	Gene 7	Gene 8
2	1	306	-0.0222806	-2.7704356	-0.4670543	0.65971003	-0.5151171	0.02662303	0.96486822	-1.0649103
3	1	455	-1.1832171	-0.316118	0.60603766	-0.3035985	0.14872787	-1.2101381	1.2133766	-0.195116
4	0	1010	-0.6229744	1.8458862	1.51766889	-0.8392173	-0.2736995	-1.9147945	0.98693195	-0.1859204
5	1	210	-0.9614322	-0.136129	0.70702704	-2.2407777	-0.1158965	-1.6783932	0.58134326	1.24883956
6	1	883	-2.0090579	0.75447248	-1.3601112	0.74345661	1.24201298	0.37301567	0.65579689	-0.6545812
7	0	1022	0.79356585	-0.2366209	-0.5012338	0.93805595	-1.219659	-1.625082	0.32808147	1.04612915
8	1	310	-0.2919467	-0.1946606	0.20888995	-0.7444609	-1.5937526	-0.1180966	-1.2945132	1.31273942
9	1	361	0.70980194	-0.255891	1.34543741	-1.0402237	-0.0404575	0.70215222	-0.5927644	2.2450957
10	1	218	0.25708681	0.37272211	-0.0135116	-1.0462137	0.86385945	0.76747574	0.84760712	-1.5613683
11	1	166	2.50492511	1.37171585	-0.1141563	-1.7225671	-0.0523161	-1.2741515	1.36151475	-0.6789088
12	1	170	0.44265243	-0.4562389	-0.0150315	1.58488562	0.05882662	-1.2996843	-1.5015927	-1.0092582

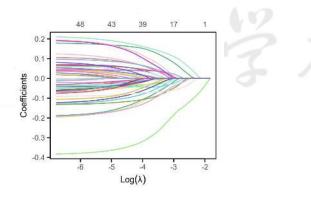
- 第2列数据作为时间变量(具体时间/生存时间,必须以天作为单位,并且时间要长于1年以上),需要是数值类型数据,注:第2列(时间变量)不能都是同一个时间,并且不能出现小于0(负数)和非数值的情况
- 第3列开始直至后面每1列都代表一个变量/样本/分子,必须是<u>数值类</u>型数据
- ▶ 数据处理:分别对第1列(事件)、第2列(时间)、第3列开始后的所有 变量进行清洗(去除掉数据中的非数值或者不符合条件的数据)
- ➤ Lasso 预后分析:
 - 构建 lasso 预后模型



- 计算模型的 lambda 值
- 计算变量的系数值
- 筛选掉 lambda 值对应系数为 0 的变量(系数为 0 表示变量之间不存在相 关关系,在预后模型中没有实质上的意义)

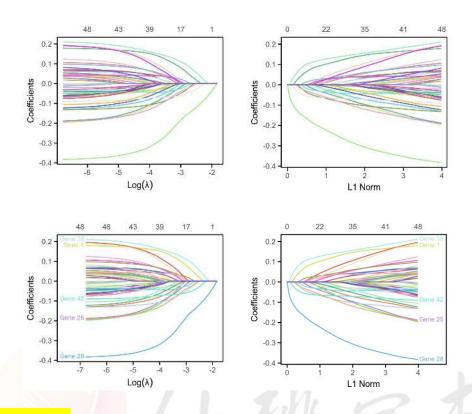
▶ Lasso 变量轨迹可视化

- 通过不同统计量(lambda 值取对数,或者 L1 Norm (L1 正则化)),分别 计算出 x 轴具体的值
- Lasso 预后分析得到的变量系数值作为纵坐标
- 进行可视化,结果如下:





结果解读



- 左图横坐标表示 lambda 对数值 (log(λ))
- ▶ 纵坐标表示变量的系数值
- ▶ <mark>右图横坐标</mark>表示向量中各非零元素的绝对值之和(L1 正则化)
- ▶ 上方的横坐标的数字代表每个 lambda 下对应的系数非 0 的变量个数
 - 这些数字对应的值是说:不同 lambda 值计算得到模型中所有变量系数不为 0 的变量的个数,而不是所有的变量(要是数值与变量个数对应不上,则是因为缺少的那些变量间不存在相关关系(系数为 0)被筛选掉了)
 - 由于可视化结果是 ggplot2 格式,故不能展示全部的数值
- ➤ 图中每条线对应一个变量随 Lasso 惩罚项的 lambda 系数(log 后)的系数变化情况。如左图,可以看到最下边线条对应的变量("Gene 28")系数最先发生改变,随着 lambda 的减小,非 0 变量的数目逐渐增多



▶ 图中特定的线还标注了变量名,这个可以在参数部分的选项卡中输入相关变量名进行可视化

数据格式

ent	time			E	F	G	Н	I a	J
		Gene 1	Gene 2	Gene 3	Gene 4	Gene 5	Gene 6	Gene 7	Gene 8
1	306	-0.0222806	-2.7704356	-0.4670543	0.65971003	-0.5151171	0.02662303	0.96486822	-1.0649103
1	455	-1.1832171	-0.316118	0.60603766	-0.3035985	0.14872787	-1.2101381	1.2133766	-0.195116
0	1010	-0.6229744	1.8458862	1.51766889	-0.8392173	-0.2736995	-1.9147945	0.98693195	-0.1859204
1	210	-0.9614322	-0.136129	0.70702704	-2.2407777	-0.1158965	-1.6783932	0.58134326	1.24883956
1	883	-2.0090579	0.75447248	-1.3601112	0.74345661	1.24201298	0.37301567	0.65579689	-0.6545812
0	1022	0.79356585	-0.2366209	-0.5012338	0.93805595	-1.219659	-1.625082	0.32808147	1.04612915
1	310	-0.2919467	-0.1946606	0.20888995	-0.7444609	-1.5937526	-0.1180966	-1.2945132	1.31273942
1	361	0.70980194	-0.255891	1.34543741	-1.0402237	-0.0404575	0.70215222	-0.5927644	2.2450957
1	218	0.25708681	0.37272211	-0.0135116	-1.0462137	0.86385945	0.76747574	0.84760712	-1.5613683
1	166	2.50492511	1.37171585	-0.1141563	-1.7225671	-0.0523161	-1.2741515	1.36151475	-0.6789088
1	170	0.44265243	-0.4562389	-0.0150315	1.58488562	0.05882662	-1.2996843	-1.5015927	-1.0092582
	1 1 0 1 1	0 1010 1 210 1 883 0 1022 1 310 1 361 1 218 1 166	0 1010 -0.6229744 1 210 -0.9614322 1 883 -2.0090579 0 1022 0.79356585 1 310 -0.2919467 1 361 0.70980194 1 218 0.25708681 1 166 2.50492511	0 1010 -0.6229744 1.8458862 1 210 -0.9614322 -0.136129 1 883 -2.0090579 0.75447248 0 1022 0.79356585 -0.2366209 1 310 -0.2919467 -0.1946606 1 361 0.70980194 -0.255891 1 218 0.25708681 0.37272211 1 166 2.50492511 1.37171585	0 1010 -0.6229744 1.8458862 1.51766889 1 210 -0.9614322 -0.136129 0.70702704 1 883 -2.0090579 0.75447248 -1.3601112 0 1022 0.79356585 -0.2366209 -0.5012338 1 310 -0.2919467 -0.1946606 0.20888995 1 361 0.70980194 -0.255891 1.34543741 1 218 0.25708681 0.37272211 -0.0135116 1 166 2.50492511 1.37171585 -0.1141563	0 1010 -0.6229744 1.8458862 1.51766889 -0.8392173 1 210 -0.9614322 -0.136129 0.70702704 -2.2407777 1 883 -2.0090579 0.75447248 -1.3601112 0.74345661 0 1022 0.79356585 -0.2366209 -0.5012338 0.93805595 1 310 -0.2919467 -0.1946606 0.20888995 -0.7444609 1 361 0.70980194 -0.255891 1.34543741 -1.0402237 1 218 0.25708681 0.37272211 -0.0135116 -1.0462137 1 166 2.50492511 1.37171585 -0.1141563 -1.7225671	0 1010 -0.6229744 1.8458862 1.51766889 -0.8392173 -0.2736995 1 210 -0.9614322 -0.136129 0.70702704 -2.2407777 -0.1158965 1 883 -2.0090579 0.75447248 -1.3601112 0.74345661 1.24201298 0 1022 0.79356585 -0.2366209 -0.5012338 0.93805595 -1.219659 1 310 -0.2919467 -0.1946606 0.20888995 -0.7444609 -1.5937526 1 361 0.70980194 -0.255891 1.34543741 -1.0402237 -0.0404575 1 218 0.25708681 0.37272211 -0.0135116 -1.0462137 0.86385945 1 166 2.50492511 1.37171585 -0.1141563 -1.7225671 -0.0523161	0 1010 -0.6229744 1.8458862 1.51766889 -0.8392173 -0.2736995 -1.9147945 1 210 -0.9614322 -0.136129 0.70702704 -2.2407777 -0.1158965 -1.6783932 1 883 -2.0090579 0.75447248 -1.3601112 0.74345661 1.24201298 0.37301567 0 1022 0.79356585 -0.2366209 -0.5012338 0.93805595 -1.219659 -1.625082 1 310 -0.2919467 -0.1946606 0.20888995 -0.7444609 -1.5937526 -0.1180966 1 361 0.70980194 -0.255891 1.34543741 -1.0402237 -0.0404575 0.70215222 1 218 0.25708681 0.37272211 -0.0135116 -1.0462137 0.86385945 0.76747574 1 166 2.50492511 1.37171585 -0.1141563 -1.7225671 -0.0523161 -1.2741515	0 1010 -0.6229744 1.8458862 1.51766889 -0.8392173 -0.2736995 -1.9147945 0.98693195 1 210 -0.9614322 -0.136129 0.70702704 -2.2407777 -0.1158965 -1.6783932 0.58134326 1 883 -2.0090579 0.75447248 -1.3601112 0.74345661 1.24201298 0.37301567 0.65579689 0 1022 0.79356585 -0.2366209 -0.5012338 0.93805595 -1.219659 -1.625082 0.32808147 1 310 -0.2919467 -0.1946606 0.20888995 -0.7444609 -1.5937526 -0.1180966 -1.2945132 1 361 0.70980194 -0.255891 1.34543741 -1.0402237 -0.0404575 0.70215222 -0.5927644 1 218 0.25708681 0.37272211 -0.0135116 -1.0462137 0.86385945 0.76747574 0.84760712 1 166 2.50492511 1.37171585 -0.1141563 -1.7225671 -0.0523161 -1.2741515 1.36151475

数据要求:

- ▶ 列数: 至少需要7列以上的数据,最多202列(200个变量)的数据
- ▶ 行数: 至少需要 20 个以上的样本,暂时支持最多 1500 个以上的样本
- ▶ 第1列是事件发生情况,用0和1(默认,或1、2)表示,0表示未发生事件,1表示发生了事件。例如,事件可以定义为死亡,当受试发生了死亡,该受试的事件就定义为1,当受试未发生死亡(删失),该受试的事件就定义为0
- ➤ 第2列是具体时间,时间的具体数值不能都是一样的。另外,如果样本对应的时间为0或小于0,这些样本在进行 lasso 分析前都会进行筛选(lasso 回归要求)
- ▶ 第3列以及以后的列为准备进行筛选的变量,变量必须是数值类型



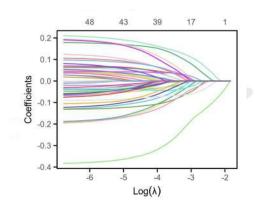
参数说明

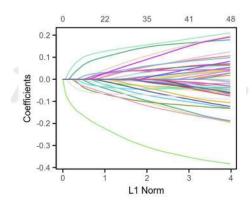
(说明:标注了颜色的为常用参数。)

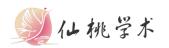
类型



x 轴统计量:可以选择 lasso 变量轨迹的方法:可选择 log(lambda)或者 L1
 Norm,如下:左侧为 log(lambda),右侧为 L1 Norm



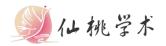




线



- 线条类型:可选择变量轨迹对应线条的类型,可以是实线(默认)也可以是虚线
- ▶ 线条粗细:对应图中各个变量系数轨迹的线条的粗细,默认为 0.75
- ▶ 不透明度: 可以修改线条的不透明度, 0表示完全透明, 1表示完全不透明

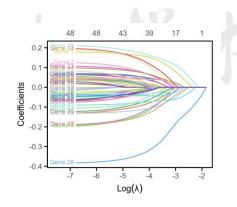


标注信息



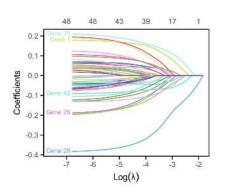
- 类型选择:可以选择是否在图中进行变量标注,默认为不进行标注,还可以 选择全部标注,或者标注特定变量,如下:
 - 标注全部变量





■ 标注特定变量



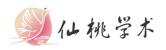




▶ 特定变量:变量名(分子),可以输入想要标注的变量名才会进行标注,一行为一个变量,用回车键换行。需要和所选择的云端记录对应 Lasso 系数筛选中上传的数据的变量要一致。如果某个变量在 Lasso 模型内不管 lambda 如何改变,始终系数都是 0,则无法在图中进行标注。结果如上:



▶ 标注大小: 当进行分子标注的时候,可以修改标注的字体大小,默认为 5pt



标题文本

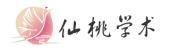


▶ 大标题:大标题文本

> x 轴标题: x 轴标题文本

> y轴标题: y轴标题文本

补充: 在要换行的中间插入\n。如果需要上标,可以用两个英文输入法下的大括号括住,比如 {{2}};如果需要下标,可以用两个英文输入法下的中括号括住,比如 [[2]]



风格

风格	~
边框	
网格	
文字大小 7pt	~

▶ 外框:是否添加外框,默认添加

▶ 网格:是否添加网格

》 文字大小: 控制整体文字大小, 默认为 7pt



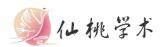
图片

图片		~
宽度 (cm)	6	
高度 (cm)	5	
字体	Arial	~

▶ 宽度:图片横向长度,单位为 cm

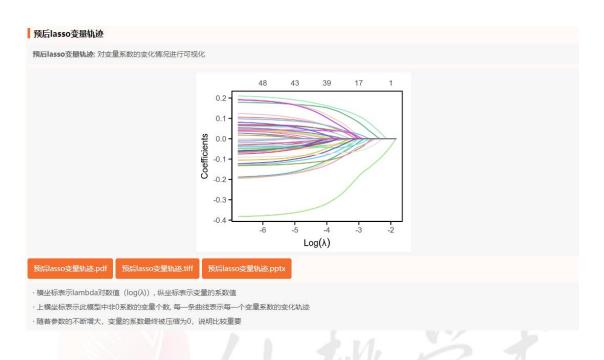
》 高度: 图片纵向长度, 单位为 cm

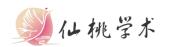
▶ 字体: 可以选择图片中文字的字体



结果说明

主要结果





方法学

统计分析和可视化均在 R 4.2.1 版本中进行

涉及的 R 包: survival 包 (用于构建模型)、glmnet (用于分析)

处理过程:

(1) 使用 survival 包对清洗过后的数据进行模型构建,使用 glmnet 包进行分析得到 lambda 值、各变量的系数值等

(2) 对数据进行可视化





如何引用

生信工具分析和可视化用的是 R 语言,<mark>可以直接写自己用 R 来进行分析和可视化即可</mark>,可以无需引用仙桃,如果想要引用仙桃,可以在致谢部分 (Acknowledge) 致谢仙桃学术(www.xiantao.love)。

方法学部分可以参考对应说明文本中的内容以及一些文献中的描述。





常见问题

1. 右侧的参数中输入了变量名,但是没有在图中进行标注?

答:变量名必须与上传数据中的变量名(除了第 1、2 列)一致,并且输入变量 名的时候应该一个变量名一行,然后换行输入下一个变量名

2. 图中标注的部分超过了外框? 图中标注的内容有重叠,如何解决?

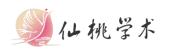
答:由于图的文字是不会被压缩的,所以只能通过增加图片的宽度或者高度来解决,或者减少需要标注的分子数量或缩短标注分子的名字。

3. 为什么上传的数据的变量数目和图中对应的最大的变量数不一致?

答:图中最上方的横坐标对应的最多变量的个数对应的是非 0 系数的变量个数。如果某些变量在Lasso的不同 lambda 的系数自始至终都是 0,则不会在图中出现。

4. 如何修改某条线/某个变量对应的颜色?

答: 当数据记录在「Lasso 变量轨迹」模块被保存时,也会一同保存一份随机生成的颜色。这个颜色跟对应的数据记录是绑定的,也就是一份数据记录对应一份颜色,无法进行修改。如果想要更换某些变量对应的颜色,可以在「Lasso 变量轨迹」模块中重新保存一份数据,对应 Lasso 变量轨迹的整个颜色都会改变。



5. 为什么图上方非 0 系数变量的个数与数据中的变量个数对应不上? 为什么看不到所有的数字,只是一小部分?

答:

①图上方的这些数字对应的值是说:不同 lambda 值计算得到模型中所有变量系数不为 0 的变量的个数,而不是所有的变量(要是数值与变量个数对应不上,则是因为缺少的那些变量间不存在相关关系(系数为 0)被筛选掉了,或者变量在数据处理过程中就被筛选掉了)

②由于可视化结果是 ggplot2 格式,故不能展示全部的数值

