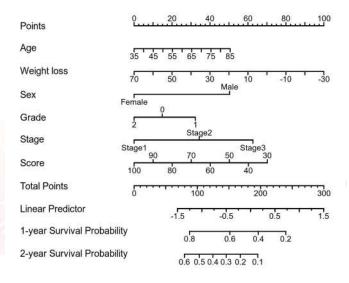


临床意义 - 预后 Nomogram 列线图



网址: https://www.xiantao.love



更新时间: 2023.01.30



目录

基本概念 3
应用场景 4
结果解读 5
数据格式 7
参数说明 10
预测时间
数据处理
坐标轴11
风格 12
图片
结果说明 14
主要结果
补充结果: 变量情况统计表 15
<mark>补充结果: 中位生</mark> 存时间表
<mark>补充结果: 单因素</mark> cox 回归分析表 17
补充结果: 多因素 cox 回归分析表18
补充结果: PH 比例风险假设检验表19
补充结果: 方差膨胀因子表 20
方法学 21
如何引用 22
常见问题 23



基本概念

➤ Cox 回归模型: 又称为比例风险回归模型, 是一种半参数回归模型。 Cox 模型以生存结局和生存时间为因变量, 分析众多自变量因素对生存期的影响

■ 数据要求

- ◆ 结局建议用数字编码(0/1,1/2),其中最好用 0 代表删失或者未 发生事件,1 表发生事件
- ◆ 自变量(协变量)可以是数值或者分类变量。分类变量如果是含有等级的含义,则需要以等级资料纳入,需要设置参考组,其他组和这个参考组作对比;如果分类变量是无等级含义,一般是需要经过哑变量编码,但是经过哑变量编码后结果有可能不好解读,故无等级关系的分类变量也可以通过组合的方式形成二分类变量纳入。二分类的分类变量以等级或者非等级纳入的结果都是一致的(二分类分不分等级都一样)。数值变量可以直接以数值变量的形式纳入,亦可转换为等级资料或者二分类资料纳入
- 条件假设:观测值独立,风险比不随时间改变(比例风险假设)。(模块内默认是满足此条件)
- 对于回归模型的假设检验通常采用似然比检验、Wald 检验和记分检验
- ▶ PH 假设: 比例风险 (Proportional hazards) 假定。 Cox 模型应用的前提条件。基本假设为: 协变量对生存率的影响不随时间的改变而改变,即风险比值 h(t)/hO(t) 为固定值。而在实际进行生存分析的过程中,有些自变量对风险 函数 (事件发生概率) 的影响会随时间的变化而变化,因此在构建 Cox 回 归模型之前,必须对 PH 假定进行判定,只有 PH 假定得到满足时,Cox 回 归模型的结果才有意义。



- ▶ 中位生存时间(半数生存期):即当累积生存率为 50% 时所对应的生存时间,表示有且只有 50% 的生病个体可以活过这个时间。只有当分组内最终累积生存率低于 50% 才会有中位生存时间
- ▶ Nomogram 图 (列线图/诺莫图):在多因素回归分析基础上,通过设置标尺评分来表征多因素回归模型内各个变量的情况,最终计算出总的评分来进行预测事件发生的概率情况。列线图可以简单理解成 将模型可视化成一个预测事件发生的量表,用外部数据独立的个体在模型中各个指标的评分情况来预测该个体发生时间的概率

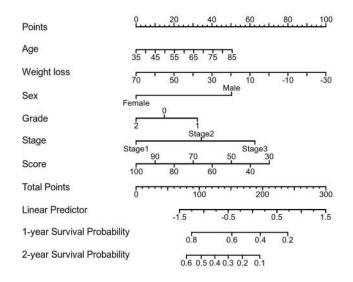


应用场景

预后 Nomogram 图建立在多因素回归分析的基础上,采用带有刻度的线段将多个预测指标进行整合,并按照一定的比例绘制在同一平面上,从而用以表达预测模型中各个预测变量之间的相互关系,得到的列线图可用于外部预后数据分析某个患者事件发生的概率情况。一般有用多因素 Cox 回归方法建立模型都会用Nomogram 图进行可视化

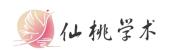


结果解读



左侧标题文字:

- ➤ Points: 表示模型中每个预测变量在不同分组/取值下所对应的单项评分情况,比如 Grade 分期中 1 组对应的单项评分为 32 分
- ▶ 第二行到 Total Points 的上一行(Age~Score):表示每一个上传的预测变量
 - 如果这个变量是数值变量,则认为该变量相同数值距离下的评分差值是一样的(多因素 Cox 回归中 HR 差值也是一样)。比如:假设 Age 年龄,从 40->50 和从 50->60 这两个数值距离都是 10,两个评分(或者 HR) 差值是一样的
 - 如果这个变量是等级变量,则认为该变量不同等级之间的评分差值是不同的,比如图中的 Stage 变量,可以看到 Stage1、Stage2、Stage3、Stage4 之间的差异是不同的
 - ◆ 如果一个变量是二分类变量,则这个变量以分类变量或者以等级资料纳入的结果(评分/ HR 值)都是一样的



- ➤ Total Points: 表示所有变量取值后对应的单项分数加起来合计的总得分,可用于(计算模型总的 y 值(Linear Predictor 行)对应的总的得分),也可用于(计算某个总的得分下对应的事件发生概率(x-year Survival Probability行))。比如总的得分是 100 分,此时对应的 1 年生存率的概率是 0.76 左右
- ➤ Linear Predictor:表示线性预测值,多因素模型总的 y 值情况,可以比对到 Total Points 行以确定对应不同 y 值对应的总的得分,也可以比对到下面对应的事件发生概率(x−year Survival Probability 行)
- > x-year Survival Probability: 表示在预测时间范围所对应的预测概率

右侧坐标:

代表左侧标题文字对应的坐标刻度与取值范围

补充:

▶ 此图不用于评估模型的好坏,评估模型的好坏是多个方面,其中一个可以看一致性指数(C-index)(在 0.5-1 之间,越大越好),在补充结果的多因素 Cox 回归模型中:

模型常数/截距(intercept): 0.39746

原始数据一共有228个,异常值处理掉的样本有0个(包含变量信息缺失的样本有18个),最终纳入的样本数: 228

备注:如果出现了NA,说明这个变量分组是参考组(ref)或者是这个变量分组在去除变量信息缺失后数目过少或者只有单分类导致设办法计算

- ··一致性(Concordance, C-index): 0.665(0.629-0.679)
- ·· Linkelihood ratio test = 38.8 on 9 df, p=1.27e-05
- $\cdot \cdot$ Wald test = 36.8 on 9 df, p=2.81e-05
- $\cdot\cdot$ Score (logrank) test = 39.9 on 9 df, p=7.8e-06



数据格式

1	Α	В	C	D	E	F	G	Н
1	event	time	Age	Weight los	Sex	Grade	Stage	Score
2	1	306	80		Male	0	Stage2	10
3	1	455	82	15	Male	0	Stage1	9
4	0	1010	42	15	Male	2	Stage1	9
5	1	210	57	11	Male	0	Stage2	6
6	1	883	60	0	Male	2	Stage1	9
7	0	1022	74	0	Male	2	Stage2	8
8	1	310	68	10	Female	0	Stage3	6
9	1	361	71	1	Female	2	Stage3	8
10	1	218	53	16	Male	1	Stage2	8
11	1	166	61	34	Male	0	Stage3	7
12	1	170	57	27	Male	1	Stage2	8
13	1	654	68	23	Female	1	Stage3	7
14	1	728	68	5	Female	0	Stage2	9
15	1	71	60	32	Male	0		7
16	1	567	57	60	Mala	0	Ctago?	7

1	Α	В	C
1	Sex	Stage	Grade
2	Male	Stage1	0
3	Female	Stage2	1
4		Stage3	2
5		Stage4	
6			

数据要求:

上方表格: (表 1-分析数据)

- ▶ 数据至少3列、预测变量个数*4(预测变量个数的4倍)且最低20行
- ▶ 最多支持 22 列 (20 个预测变量) 和 30000 行数据
- ▶ 第一列是事件发生情况,用 0 和 1 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
- ▶ 第二列是具体时间,必须以天作为单位,并且时间要长于 1 年以上
- ▶ 第三列及以后为预测的变量,可以是数值类型,也可以是分类类型
 - 如果变量是数值变量,请以数值纳入,只要含有非数值(除空值)外, 则此列有可能没有办法纳入到分析



- 数值变量如果其分类个数 < 10 个 (如 Grade 变量只有 0 1 2) 则会按照 等级变量来处理
 - ◆ 数值变量在相同数值距离下的 HR 差值是一样。比如:假设 Age 年龄,从 40->50 和从 50->60 这两个数值距离都是 10,两个 HR 差值是一样的(风险增长是一样的)
 - ◆ 如果某个变量的风险确定是等比增加的,那么可以用数字倍数来进 行编码,比如 1248
- 如果变量是等级变量,建议以具体的名字纳入,比如上图中的 Stage,也可以(类似 Grade)以数字 0 1 2 的形式纳入,但是,如果以数字编码的形式纳入,如果种类超过 6 个,需要在 excel 的表 2 中设置等级参考顺序,否则该变量会以数值纳入(等级超过 8 个将没办法纳入)
 - ◆ 等级变量在不同等级之间的 HR 是不同的,比如结果表格中的 Stage 变量,可以看到 Stage2 和 Stage1 与 Stage4 和 Stage3 之间的 HR 是不同的。尤其要注意不要随意对一个等级资料编码为 0123,如果在上传数据进行了此类编码,则这个变量会被认为是数值变量而产生上述数值变量的效果而出现错误。如果是进行了数字编码的等级变量,比如图中 Grade 变量,假设我们设置了 Grade 变量的等级是 012,可以在表 2 中设定该变量的等级顺序
- 如果变量是分类变量,默认是以等级资料纳入。二分类变量以等级或者以分类资料或者数值纳入结果都是一样的。如果是多分类非等级资料,则需要以哑变量(暂不考虑)的形式纳入

下方表格: (表 2-可以不提供):

- ▶ 对应(表1)预测变量(分类类型)中各分类的顺序
 - 比如 Stage 想要设置 Stage1, Stage2, Stage3, Stage4 的顺序,就可以如上图设置。注意,设置了等级顺序后,多因素 Cox 回归的结果都是以第一个作为参考,其他的等级顺序与第一个等级进行对比。另外,如果在表 1



中的分类变量没有设置等级顺序,则默认以在表 1 中各个分组出现的顺序作为等级顺序。此外,如果是以 0 1 2 编码的等级变量,如果没有在这个表中进行设置,则会以数值类型纳入(可见 Grade 列)

■ 如果其取值跟表 1 预测变量完全一致,则会按照其顺序对上方对应的变量分类顺序进行分析。比如 Grade 变量在表 2 中各分类的顺序为 0、1、2,与表 1 的 Grade 变量中变量名还有具体值完全一样,则会按照表 2 变量法分类的顺序进行分析,如果不是则按照表 1 中变量分类的顺序进行分析。





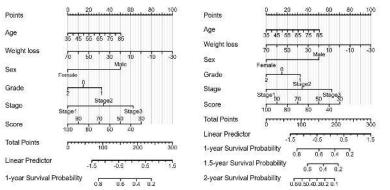
参数说明

(说明:标注了颜色的为常用参数。)

预测时间



- ▶ 时间1:第一个时间点,数字,单位根据选择的预测时间单位
- ▶ 时间 2: 第二个时间点,数字,单位根据选择的预测时间单位
- ▶ 时间 3: 第三个时间点,数字,单位根据选择的预测时间单位
- 时间单位:可以选择上传数据预测时间列的单位,默认以年为单位,可以选择月、天为单位
 - 如下所示: 左侧为只设置一个预测时间的时候, 右侧为设置了多个时间的情况







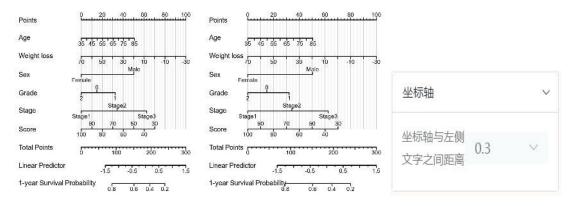
数据处理



- ▶ 缺失值处理:可以选择对数据中缺失值进行处理
 - 默认为 单因素后多因素前处理变量缺失,表示在经过单因素分析之后, 通过变量缺失处理在进行多因素分析
 - 还可以选择 单因素前统一处理缺失,则是在进行分析之前对全部的缺失 值进行处理



➤ 左侧标题与坐标轴中间的距离:可以调整左侧标题与坐标轴中间的距离,默认为0.6(如下左图),还可以选择0.3(如下右图)0.2/0.4/.../0.9

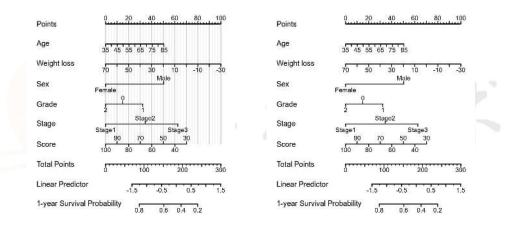




风格



- ▶ 坐标轴竖线:可以选择是否显示坐标轴竖线(坐标轴对应刻度线)
 - 默认不显示(如下左图)
 - 还可以选择显示(如下右图)



▶ 文字大小:控制整体文字大小,默认为 7pt



图片



▶ 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





补充结果:变量情况统计表

变量情况 各个变量识别出来的类型 以及 是否纳入 进行分析 变量 类型 缺失数量 是否纳入分析 补充说明 0 数值变量 纳入 event 数值变量 0 纳入 time 数值变量 0 纳入 Age Weight loss 数值变量 14 纳λ 0 纳入 Sex 分类变量 0 纳入 Grade 分类变量 Stage 分类变量 纳入 纳入 Score 数值变量

总柱木数· 228

- ·如果某个分类变量的分类>10,将无法识别为分类变量/等级变量
- ·如果变量的分组是以 0 1 2此类进行编码,如果分类数量 < 5、会被识别为分类变量;如果 > 5、会被识别为数值变量
- · 如果数据中含有无穷值,无穷值会被当做缺失处理
- 补充说明: 单因素分析前,会先去掉 结局和时间列 中的缺失的样本(时间或者结局缺失的样本是无法纳入进行分析的)

缺失处理策略: 单因素后多因素前处理变量缺失

这里提供变量情况统计表:

- ▶ 如果某个分类变量的分类>10,将无法识别为分类变量/等级变量
- ▶ 如果变量的分组是以 012 此类进行编码,如果分类数量<5,会被识别为分类变量;如果>5,会被识别为数值变量
- 如果数据中含有无穷值,无穷值会被当做缺失处理

补充说明:

- ▶ 单因素分析前,会先去掉结局和时间列中的缺失的样本(时间或者结局缺失的样本是无法纳入进行分析的)
- 缺失处理策略: 单因素后多因素前处理变量缺失



补充结果: 中位生存时间表

生存时间只	针对分类变量	进行,数值变量无法的	计中位生存时间			
				Sex		
分组	数目	总事件数	总删失数	总删失比例	中位生存时间	中位生存时间置信区间
Male	138	112	26	18.8%	270	212-310
emale	90	53	37	41.1%	426	348-550
				Grade		
分组	数目	总事件数	总删失数	总删失比例	中位生存时间	中位生存时间置信区间
0	40	39	1	2.5%	308	153-473
1	92	80	12	13.0%	267	212-363
2	96	46	50	52.1%	340	286-457
				Stage		
分组	数目	总事件数	总删失数	总删失比例	中位生存时间	中位生存时间置信区间
tage1	63	37	26	41.3%	394	348-574
tage2	113	82	31	27.4%	306	268-429
tage3	51	45	6	11.8%	183	153-288

这里提供分类变量中位生存时间表:

中位生存时间只针对分类变量进行,数值变量无法统计中位生存时间



补充结果: 单因素 cox 回归分析表

变量	类型	数量	HR	置信区间	p值
Weight loss	数值变量	214	1.001	0.989 - 1.013	0.828
Sex	等级变量	228			0.001
Male		138	Reference		
Female		90	0.588	0.424 - 0.816	0.001
Grade	等级变量	228			0.170
0		40	Reference		
1		92	0.950	0.647 - 1.394	0.792
2		96	0.696	0.450 - 1.077	0.104
Stage	等级变量	227			< 0.00
Stage1		63	Reference		
Stage2		113	1.445	0.979 - 2.133	0.064
Stage3		51	2.537	1.637 - 3.931	< 0.00
Score	数值变量	225	0.980	0.970 - 0.991	< 0.00

这里提供单因素 cox 回归分析表:

▶ 表中所有变量都会纳入到多因素中





补充结果:多因素 cox 回归分析表

ох				
变量	系数β	HR	置信区间	p值
Age	0.013155	1.013	0.995 - 1.032	0.159
Weight loss	-0.012988	0.987	0.974 - 1.001	0.064
Sex				
Male		Reference		
Female	-0.65399	0.520	0.364 - 0.742	< 0.001
Grade				
0		Reference		
1	0.22602	1.254	0.826 - 1.903	0.289
2	-0.19297	0.825	0.514 - 1.322	0.423
Stage				
Stage1		Reference		
Stage2	0.4457	1.562	1.031 - 2.365	0.035
Stage3	0.81334	2.255	1.257 - 4.046	0.006

多因數Coxxis

模型常数/截距(Intercept): 0.34852

原始数据一共有228个, 变量信息缺失的样本有18个, 最终纳入的样本数: 210

备注: 如果出现纳入了多因素但是对应的统计量为空的情况,说明(1)这个变量在去除变量信息缺失后某个分类数目过少(只有1个或者0个)或者是(2)存在严重共线性导致这个量量统分的关计管

这里提供多因素 cox 回归分析表:

- ▶ 如果出现纳入了多因素但是对应的统计量为空的情况,说明(1)这个变量在去除变量信息缺失后某个分类数目过少(只有1个或者0个)或者是(2)存在严重共线性导致这个变量导致没办法计算
- ▶ 当多因素中出现 HR 异常大或者异常小时,说明这个变量的这个分类数量过少或者是存在共线性问题导致
- ▶ (分类/等级)变量(非分组)对应的单因素 p 值为对应变量单因素模型全局性检验的 p 值,该变量是否纳入取决于此 p 值



补充结果: PH 比例风险假设检验表

	风险假设(P > 0.05),即自变量的风险不会随着时间改	z变而改变,若不满足,则不适合用Cox回归	进行检验。
只对多因素模型以及纳入的变量进行phf	貝设检验		
:(1)单个变量直接PH假设和在模型里面设	这个变量的PH假设的结果是不一样的;(2)同一份数据不	同Cox模型中同一个变量的PH假设的结果也	是不一样的
变量	统计量(卡方值)	自由度(df)	p值
Age	0.0020385	1	0.9640
Weight loss	0.0082702	1	0.9275
Sex	2.093	1	0.1480
Grade	0.22192	2	0.8950
Stage	2.5408	2	0.2807
Score	4.3366	1	0.0373
GLOBAL	8.1075	8	0.4230

这里提供 PH 假设检验表:

- ➤ Cox 回归应用的前提是要求自变量满足等比例风险假设(P > 0.05),即自变量的风险不会随着时间改变而改变,若不满足,则不适合用 Cox 回归进行检验
- ➤ 这里只对多因素模型以及纳入的变量进行 ph 假设检验
 - 单个变量直接 PH 假设和在模型里面这个变量的 PH 假设的结果是不一样的
 - 同一份数据不同 Cox 模型中同一个变量的 PH 假设的结果也是不一样的

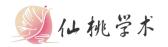


补充结果: 方差膨胀因子表

变量	类型	VIF
Age	数值变量	1.0458
Weight loss	数值变量	1.211
Sex	等级变量	
Male		Reference
Female		1.0597
Grade	等级变量	
0		Reference
1		1.6531
2		1.5997
Stage	等级变量	
Stage1		Reference
Stage2		1.6513
Stage3		2.4823

这里提供方差膨胀因子表:

- ▶ 方差膨胀因子可用于分析模型中的变量是否存在多重共线性问题
 - 当 1<VIF<10,不存在或存在较轻的多重共线性
 - 当 10<=VIF<100,存在较强的多重共线性
 - 当 VIF>=100 或者是出现 NaN,, 多重共线性非常严重



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[3.4.0], rms 包 (6.3-0)

处理过程:

(1) 使用 survival 包进行比例风险假设检验 并进行 Cox 回归分析,

(2) 使用 rms 包进行列线图分析与可视化



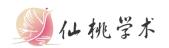


如何引用

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. 为什么我设置了等级的顺序跟结果的顺序不一样?

答:模型中的等级资料不是设置了什么等级顺序就会在图中出现什么等级顺序, 图中 变量的等级顺序是由多因素分析校正后得到的。

2. 为什么所有的变量都进行了单因素分析和多因素分析?

答:一般情况下,是通过对变量进行单因素分析,在对其结果进行筛选,选择单因素变量统计学 p 值大于 0.1 (常用) 作为筛选条件,满足则对这些变量进行多因素分析,不满足的这不分析。但是不能避免有时候上传的数据所有变量都不满足(或条件太过于苛刻)导致无法分析,所以就不进行筛选,直接通过单因素和多因素分析进行计较就行。

3. 能只将 p 小于 0.05 的变量纳入到 Nomogram 的绘制吗?

答:目前是所有上传数据的变量进行模型构建模型进行分析。如果有需要,可以自己过滤后再上传数据。

4. 风险比例假设 ph < 0.05 该怎么办? 是不是就不能进行 cox 回归分析了? 还是说在模块中会进行矫正?

答: 主要看整个模型和单个变量模型中的 ph 情况:

- ① 当整个模型(全局) ph < 0.05 时, 所有的变量将不会被纳入进行多因素分析;
- ② 当单个变量模型 ph < 0.05, 但整个模型(全局) ph > 0.05 时,则不会影响 到整个模型的分析



