第11章 典型相关分析及R使用

武慧 wuh@hit.edu.cn

经济管理学院 哈尔滨工业大学 (威海)

假设你是校园健康社团的成员,想要调查大学生的熬夜习惯(比如刷手机时长、入睡时间)与日常生活质量(比如课堂注意力、运动积极性、情绪波动)之间的关系,该怎么做?

- 第一组变量(X): "夜猫子行为"(刷短视频时长、夜间奶茶摄入量、入睡时间)。
- 第二组变量(Y): "校园战斗力"(早晨迟到次数、下午犯困频率、朋友圈emo文案发帖量)。

单独分析"刷视频时长 vs. 迟到次数"(r=0.6)、"入睡时间 vs. emo发帖量"(r=0.5),但无法揭示变量组的复杂关联。

如果长熬夜组(刷视频3h+奶茶2杯+入睡2AM)的学生,同时具有'迟到率高+犯困多+emo多',能否找到两组变量背后的隐藏关联规律?

就像游戏中,英雄的多个技能组合会形成连招——典型相关分析 (CCA)的核心正是寻找变量组的"连招效应"!

- 将"夜猫子行为"3个变量合成为1个"熬夜指数"。
- 将"校园战斗力"3个变量合成为1个"日常生活质量指数"。
- 分析这两个指数的相关系数(如0.8),并解释哪些变量对"熬夜指数" 贡献最大。

本章内容

- 1. 典型相关分析的基本概念
- 2. 典型相关分析理论
- 3. 典型相关分析在R中的实现

1. 典型相关分析的基本概念

什么是典型相关分析?

- 典型相关分析(Canonical Correlation Analysis, 简称CCA)是一种用于研究两个多变量数据集之间的线性关系的统计方法。。
- 具体地, CCA通过寻找每个变量集的线性组合(即典型变量),来最大化两个变量集之间的相关性。
- 通过这两个线性组合,发现两个变量集之间的关系,进 而分析它们的相互影响。



典型相关分析的主要目的是

- A 研究两个多变量数据集之间关系
- B 将数据集降维
- 评估主成分之间的关系
- 确定因变量和自变量的关系

典型相关分析的一个应用场景是:

- 在时间序列数据中寻找周期性变化
- B 在两个不同学科之间找出共同规律
- 在经济学中分析消费与收入之间的非线性关系
- 在心理学中分析单一变量与实验条件的因果关系

2. 典型相关分析理论



•假设有两个(中心化的)随机向量:

 $\mathbf{X} \in \mathbb{R}^{n \times p}$ 表示第一个数据集,有 p 个变量,样本数量为 n。

 $\mathbf{Y} \in \mathbb{R}^{n \times q}$ 表示第二个数据集,有 q 个变量,样本数量为 n。

希望找到这两个数据集之间的线性关系。

• 为了实现这一目标, 首先构建每个数据集的典型变量:

 $\mathbf{u} = \mathbf{X}\mathbf{a}$ 为 \mathbf{X} 的线性组合 $\mathbf{v} = \mathbf{Y}\mathbf{b}$ 为 \mathbf{Y} 的线性组合

然后,通过调整权重向量a和b,使得这两个典型变量u和v之间的相关性最大化。

•目标是最大化:

$$\rho = \frac{\text{cov}(\mathbf{u}, \mathbf{v})}{\sqrt{\text{var}(\mathbf{u}) \cdot \text{var}(\mathbf{v})}}$$

$$u = Xa$$
 $v = Yb$

其中,ρ被称为典型相关系数。

• 通过选择适当的anb,找到最大化 ρ 的解。

$$\mathbf{u} = \mathbf{X}\mathbf{a}$$

$$\mathbf{v} = \mathbf{Y}\mathbf{b}$$

$$var(\mathbf{u}) = \mathbf{a}^T \mathbf{X}^T \mathbf{Y}\mathbf{b}$$

$$var(\mathbf{v}) = \mathbf{b}^T \mathbf{Y}^T \mathbf{Y}\mathbf{b}$$

$$\rho = \frac{\text{cov}(\mathbf{u}, \mathbf{v})}{\sqrt{\text{var}(\mathbf{u}) \cdot \text{var}(\mathbf{v})}} \longrightarrow \rho = \frac{\mathbf{a}^T \mathbf{X}^T \mathbf{Y}\mathbf{b}}{\sqrt{\mathbf{a}^T \mathbf{X}^T \mathbf{X} \mathbf{a} \cdot \mathbf{b}^T \mathbf{Y}^T \mathbf{Y} \mathbf{b}}}$$

· 为了解的唯一性, 通常要求对a和b进行规范化:

$$\mathbf{a}^T \mathbf{X}^T \mathbf{X} \mathbf{a} = 1$$

 $\mathbf{b}^T \mathbf{Y}^T \mathbf{Y} \mathbf{b} = 1$

- 为了最大化目标函数p并同时满足上述规范化条件,我们 可以使用拉格朗日乘子法来求解最优化问题。
- 构造拉格朗日函数:

$$L(\mathbf{a}, \mathbf{b}, \lambda_1, \lambda_2) = \mathbf{a}^T \mathbf{X}^T \mathbf{Y} \mathbf{b} - \lambda_1 (\mathbf{a}^T \mathbf{X}^T \mathbf{X} \mathbf{a} - 1) - \lambda_2 (\mathbf{b}^T \mathbf{Y}^T \mathbf{Y} \mathbf{b} - 1)$$

其中, λ1 和λ2是拉格朗日乘子, 表示规范化条件的约束。

对a和b分别求偏导数并令偏导数为零,得到两个方程:

$$\mathbf{X}^T \mathbf{Y} \mathbf{b} = \lambda_1 \mathbf{X}^T \mathbf{X} \mathbf{a}$$
 $\mathbf{Y}^T \mathbf{X} \mathbf{a} = \lambda_2 \mathbf{Y}^T \mathbf{Y} \mathbf{b}$

$$\mathbf{Y}^T \mathbf{X} \mathbf{a} = \lambda_2 \mathbf{Y}^T \mathbf{Y} \mathbf{b}$$

$$\mathbf{X}^T\mathbf{Y}\mathbf{b} = \lambda_1\mathbf{X}^T\mathbf{X}\mathbf{a}$$



$$\mathbf{A}\mathbf{a} = \rho^2 \mathbf{a}$$
$$\mathbf{B}\mathbf{b} = \rho^2 \mathbf{b}$$

$$\mathbf{Y}^T\mathbf{X}\mathbf{a} = \lambda_2\mathbf{Y}^T\mathbf{Y}\mathbf{b}$$

$$A = (X^T X)^{-1} (X^T Y) (Y^T Y)^{-1} (Y^T X)$$

$$B = (Y^T Y)^{-1} (Y^T X) (X^T X)^{-1} (X^T Y)$$

通过解这个广义特征值问题,我们可以得到典型相关系数(特征值的平方根),以及每个典型变量的系数(对应的特征向量)。

典型相关分析中, 典型变量的线性组合是根据什么原则来构造的?

- (A) 使得两个变量集的协方差最小化
- B 使得两个变量集之间的相关性最大化
- 使得每个变量集的方差最大化
- 使得每个变量集的均值为零

在典型相关分析中,两个变量集之间的典型相关系数越大,意味着:

- A 两个变量集的线性相关性越强
- B 两个变量集没有任何关系
- 其中一个变量集的方差较大
- 两个变量集没有共同的主成分

在典型相关分析中,第一对典型变量的相关系数表示:

- 第一个变量集与第二个变量集之间最强的线性相关性
- B 两个变量集的均值差异
- 第一个变量集中的最大方差
- 第二个变量集的最小方差

典型相关分析中,第二对典型变量的相关系数与第一对的相关系数有什么关系?

- A 第二对典型变量的相关系数一定小于第一对
- B 第二对典型变量的相关系数大于第一对
- 第二对典型变量的相关系数与第一对相等
- 第二对典型变量的相关系数无任何固定关系

3. 典型相关分析在R中的实现



案例

• 分析环境污染与居民健康状况之间的关系。环境污染可能会影响 居民的健康, 因此了解两者之间的相关性对政策制定和公共卫生 工作具有重要意义。

变量集1:环境污染数据(X)

- ▶空气污染指数 (PM2.5)
- ▶水污染指数 (COD)

变量集2: 健康数据 (Y)

- ▶居民寿命期望 (Life Expectancy)
- ▶患病率 (Disease Incidence Rate)
- ▶土壤污染指数(Heavy Metals) ▶心理健康评分(Mental Health Index)

> head(X)

	PM25	COD	Heavy_Metals
1	78.59	45.46	30.07
2	80.89	47.94	30.47
3	91.57	70.69	33.74
4	86.53	64.05	30.58
5	69.46	50.76	31.24
6	77.76	45.36	29.09

> head(Y)

	Life_Expectancy	Disease_Rate	Mental_Health
1	77.83	0.14	46.83
2	76.58	0.15	53.56
3	82.97	0.22	55.07
4	78.07	0.14	55.41
5	71.90	0.12	45.79
6	74.26	0.08	48.82

执行典型相关分析

执行典型相关分析 cca_result <- cancor(X, Y)

- > # 查看典型相关系数
- > cca_result\$cor
 [1] 0.92646056 0.13758841 0.05408389
- •典型相关系数的值介于 0 和 1 之间。值越接近 1,表示两个变量集之间的相关性越强,值越接近 0,表示相关性越弱。
- •例如,第一对典型变量之间的典型相关系数为 0.9265, 这 表示环境污染和健康状况之间有较强的关联。第二对和第三 对典型变量的相关性较弱,分别为 0.1376 和 0.0541。

- > # 查看X集的典型变量系数
- > cca_result\$xcoef

```
[,1] [,2] [,3]
PM25 -0.004007183 0.009868911 0.01410954
COD -0.002851339 0.015211333 -0.02450344
Heavy_Metals -0.020291868 -0.062962811 0.01350960
```

- > # 查看Y集的典型变量系数
- > cca_result\$ycoef

```
[,1] [,2] [,3]
Life_Expectancy -0.008475010 0.03900780 0.046492026
Disease_Rate -1.203941079 0.45769021 -5.344812674
Mental_Health -0.006714409 -0.02132995 0.008068132
```

典析以回供问污影相结后分索种对品分分索种对最关系,实种对最大的,是是是种的,是是是一个人。

典型变量系数反映了每个原始变量对典型变量的贡献,这些系数有助于我们理解每个变量在典型变量中的相对重要性。

计算和绘制典型变量得分

```
# 计算X组的典型变量得分

T_X <- as.matrix(X) %*% cca_result$xcoef

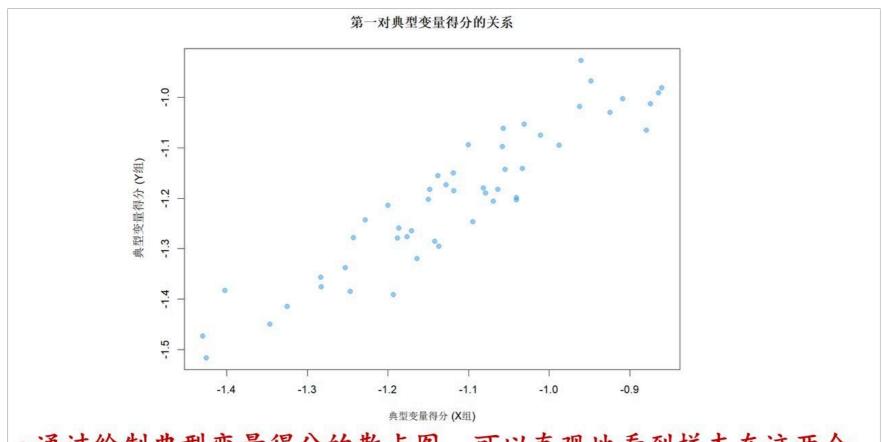
# 计算Y组的典型变量得分

T_Y <- as.matrix(Y) %*% cca_result$ycoef

# 绘制第一对典型变量的得分散点图

plot(T_X[, 1], T_Y[, 1],

        xlab = "典型变量得分 (X组)",
        ylab = "典型变量得分 (Y组)",
        main = "第一对典型变量得分的关系",
        pch = 19, col = rgb(0.2, 0.6, 0.9, 0.5))
```



• 通过绘制典型变量得分的散点图,可以直观地看到样本在这两个维度上的分布情况,进而可以发现不同样本群体的特征差异。5

在R中,进行典型相关分析时使用的函数是:

- A cor()
- B lm()
- cancor()
- prcomp()

使用 cancor() 函数时,输入的两个数据集必须满足的条件是:

- A 两个数据集必须包含相同数量的观察值
- B 两个数据集必须包含相同数量的变量
- 两个数据集必须独立
- 两个数据集必须有相同的列名

cancor() 输出结果中的 "xcoef" 和 "ycoef" 含义是:

- x和y数据集中的每个变量系数
- B x和y数据集的相关性
- x和y数据集的典型变量系数
- x和y数据集的得分

使用 cancor() 进行典型相关分析时,典型变量系数(canonical coefficients)表示:

- A 典型变量的标准差
- B 每个变量集的均值大小
- 每个变量对典型变量的贡献程度
- 典型相关系数的平方

典型变量得分 (canonical scores) 主要反映:

- 每个变量对数据集整体的贡献
- B 每个观察值在典型变量上的投影值
- 两个数据集的协方差
- 每个变量集的标准差

本章小结

- 典型相关分析的基本概念:定义、应用、与主成分分析 的区别与联系。
- •典型相关分析理论:典型相关系数、典型变量的求解方式。
- 典型相关分析在R中的实现: 典型相关系数、典型变量系数、典型变量得分的解读。 (cancor)