

求 \mathbf{x} 的函数的方差协方差矩阵

陈普 整理

2022 年 4 月 19 日

1 线性情况: $\mathbf{a}\mathbf{x}$ 和 $\mathbf{A}\mathbf{x}$

令 $\mathbf{a} = (a_1, a_2, \dots, a_n)$, $\boldsymbol{\mu} = (E[x_1], E[x_2], \dots, E[x_n])'$, 则期望为,

$$E[\mathbf{a}'\mathbf{x}] = a_1\mu_1 + a_2\mu_2 + \dots + a_n\mu_n$$

方差为,

$$\begin{aligned} \text{Var}(\mathbf{a}'\mathbf{x}) &= E[(\mathbf{a}'\mathbf{x} - E[\mathbf{a}'\mathbf{x}])^2] \\ &= E[\{\mathbf{a}'(\mathbf{x} - E[\mathbf{x}])\}^2] \\ &= E[\mathbf{a}'(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})'\mathbf{a}] \quad \text{因为 } \mathbf{a}'(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) = (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})'\mathbf{a} \\ &= \mathbf{a}'E[(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})']\mathbf{a} \\ &= \mathbf{a}'\boldsymbol{\Sigma}\mathbf{a} \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i a_j \sigma_{ij} \end{aligned}$$

其中 $\boldsymbol{\Sigma}$ 是 \mathbf{x} 的方差协方差矩阵。

类似地推导, 对于矩阵 \mathbf{A} , $\mathbf{A}\mathbf{x}$ 的期望和方差协方差矩阵为,

$$\begin{aligned} E[\mathbf{A}\mathbf{x}] &= \mathbf{A}\boldsymbol{\mu} \\ \text{Var}[\mathbf{A}\mathbf{x}] &= \mathbf{A}\boldsymbol{\Sigma}\mathbf{A}' \end{aligned}$$

注意, 与向量情况不同, 对于矩阵而言, 对系数的转置在 $\boldsymbol{\Sigma}$ 后面。

2 非线性情况: $f(\mathbf{x})$

为方便讨论, 或者回到我们更熟悉的符号表示。比如通常我们用 \mathbf{b} 表示 OLS 的 K 个系数估计量, 用 $\boldsymbol{\beta}$ 表示系数的真值。很多时候, 我们感兴趣系数估计量的非线性变换后, 方差是多少。

令 $\mathbf{f}(\mathbf{b})$ 是 \mathbf{b} 的 J 个连续、可微函数集合, 定义其雅克比矩阵为,

$$\mathbf{C}(\mathbf{b}) = \frac{\partial \mathbf{f}(\mathbf{b})}{\partial \mathbf{b}'}$$

其中 $\mathbf{C}(\mathbf{b})$ 是 $J \times K$ 的矩阵。

斯拉茨基定理表明概率极限运算符可以穿越函数符号, 这意味着

$$p \lim \mathbf{f}(\mathbf{b}) = \mathbf{f}(\boldsymbol{\beta}), \quad p \lim \mathbf{C}(\mathbf{b}) = \frac{\partial \mathbf{f}(\boldsymbol{\beta})}{\partial \boldsymbol{\beta}'} = \boldsymbol{\Gamma}$$

那么, $\mathbf{f}(\mathbf{b})$ 在 $\boldsymbol{\beta}$ 处的一阶泰勒展开为,

$$\mathbf{f}(\mathbf{b}) = \mathbf{f}(\boldsymbol{\beta}) + \boldsymbol{\Gamma} \cdot (\mathbf{b} - \boldsymbol{\beta})$$

因此，这意味着，

$$\mathbf{f}(\mathbf{b}) \sim N\{\mathbf{f}(\boldsymbol{\beta}), \mathbf{\Gamma}[Asy.Var(\mathbf{b})]\mathbf{\Gamma}'\}$$

那么， $\mathbf{f}(\mathbf{b})$ 的渐进方差协方差矩阵的估计量为，

$$Est.Asy.Var[\mathbf{f}(\mathbf{b})] = \mathbf{C} \cdot [Est.Asy.Var(\mathbf{b})] \cdot \mathbf{C}'$$

这种计算 \mathbf{x} 的函数的方差协方差方法也叫德尔塔法。