

🚧 شبکه های ارتفاعی : سرشکنی کمترین مربعات بر اساس مدل خطی  
ترازیابی (  $Z$  ) به روش مستقیم یا هندسی با دستگاه تراز یاب

❖ سرشکنی به روش کمترین مربعات بر اساس مدل معادلات پارامتریک  
یا مشاهدات

• سرشکنی شبکه ارتفاعی مدل خطی: مشاهدات تراز یابی مستقیم  
(هندسی)

• سرشکنی کمترین مربعات در مدل پارامتریک

- ماتریس  $A$  ماتریس ضرایب یا طرح و یا ماتریس مشتقات معادلات نسبت به مجهولات می باشد.
- در برخی کتابها بردار تصحیحات یا بردار خطاها را با  $v$  و در برخی با  $e$  یا بردار باقیمانده ها یا  $r(\text{residuals})$  نشان می دهند.
- در برخی کتابها ماتریس وزن را با  $W$  و در برخی با  $P$  نشان می دهند.
- در برخی کتابها ماتریس مشاهدات (بردار مشاهدات) را با  $L$  و در برخی کتابها با  $Y$  نشان می دهند.

- مقدمه: اگر حداقل مشاهده مورد نیاز برای حل مسئله  $n_0$  و تعداد کل مشاهدات مستقل  $n$  باشد، تعداد مشاهدات اضافی را درجه آزادی گفته و با  $df$  نشان می‌دهیم:

$$\text{Degree of Freedom} \leftarrow df = n - n_0$$

در صورتی که تعداد مجهولات  $u$  باشد: در اینجا  $u = n_0$

$$df = n - u$$

$n$ : تعداد مشاهدات

$u$ : تعداد مجهولات

$$n = u$$

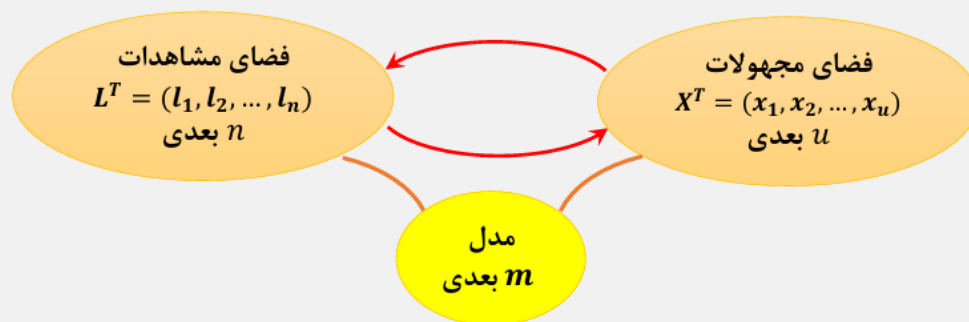
$$n < u$$

$$n > u$$

درجه آزادی زمانی مفهوم خواهد داشت که مشاهدات و مدل ریاضی سازگار بوده و تعداد مشاهدات برای حل مسئله کافی باشد

### سرشکنی به روش کمترین مربعات بر اساس مدل معادلات پارامتریک یا مشاهدات

- در حالت کلی در سه فرم مسئله را بررسی می‌نماییم:
- $m$  اینجا تعداد معادلات است که با تعداد مشاهدات برابر است  $m = n$



- در سرشکنی ۳ حالت داریم:

- مدل با جواب یکتا: تعداد مشاهدات برابر با تعداد مجهولات  $n = u$
- مدل فرومعیب: تعداد معادلات کمتر از تعداد مجهولات  $n < u$
- مدل فرا معین: تعداد معادلات بیشتر از تعداد مجهولات  $n > u$

## سرشکنی شبکه ارتفاعی مدل خطی: مشاهدات تراز یابی مستقیم (هندسی)

• سرشکنی کمترین مربعات در مدل پارامتریک

• سرشکنی شبکه ارتفاعی مدل خطی: مشاهدات اختلاف ارتفاع تراز یابی مستقیم (هندسی)

$$A_{n \times u} \vec{X}_{u \times 1} = \vec{L}_{n \times 1}$$

بردار مجهولات ←

به دلیل وجود خطا در مشاهدات، مدل ناسازگار می باشد. به منظور سازگار کردن مدل فوق (یافتن مجهولاتی

که در مدل فوق صدق می کند) تصحیحاتی به مشاهدات اضافه می کنیم:

$$A_{n \times u} \vec{X}_{u \times 1} = \vec{L}_{n \times 1}^o + \vec{V}_{n \times 1} = \vec{L}_{n \times 1}$$

بردار برآورد مشاهدات → ← بردار تصحیحات  
بردار مجهولات برآورد شده ← بردار ضرائب ← بردار مشاهدات

در نتیجه در سرشکنی کمترین مربعات با حل مسئله بهینه سازی مقید زیر جواب بهینه محاسبه می گردد

$$\begin{cases} g(x) = 0 \\ f(x) \rightarrow \min \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} A_{n \times u} \vec{X}_{u \times 1} = \vec{L}_{n \times 1}^o + \vec{V}_{n \times 1} \\ \vec{V}_{1 \times n}^T P_{n \times n} \vec{V}_{n \times 1} \rightarrow \min \end{cases} \rightarrow \vec{\hat{X}} = (A^T P A)^{-1} A^T P \vec{L}^o$$

بردار مجهولات برآورد شده ↑  
اصل کمترین مربعات →  
← ماتریس وزن

$$f = \vec{V}_{1 \times n}^T P_{n \times n} \vec{V}_{n \times 1} \rightarrow \min \quad \text{or} \quad \sum p_i v_i \rightarrow \min \quad \text{or} \quad \|P_{n \times n} \vec{V}_{n \times 1}\|^2 \rightarrow \min$$

$$\begin{aligned} \vec{V}_{n \times 1} &= \vec{L}_{n \times 1}^o - A_{n \times u} \vec{\hat{X}}_{u \times 1} \\ \rightarrow f &= \left( \vec{L}_{n \times 1}^o - A_{n \times u} \vec{\hat{X}}_{u \times 1} \right)^T P_{n \times n} \left( \vec{L}_{n \times 1}^o - A_{n \times u} \vec{\hat{X}}_{u \times 1} \right) \rightarrow \min \end{aligned}$$

$$\partial f / \partial X = \partial (L^T P L - L^T P A X - X^T A^T P L + X^T A^T P A X) / \partial X = 0$$

$$\partial f / \partial X = -2 A^T P L + 2 A^T P A X = 0$$

$$\vec{\hat{X}} = (A^T P A)^{-1} A^T P L$$

- سرشکنی کمترین مربعات در مدل پارامتریک
- خطی (سرشکنی شبکه ارتفاعی : مشاهدات اختلاف ارتفاع ترازیبی مستقیم)

$$\vec{\hat{X}} = (A^T P A)^{-1} A^T P \vec{L}^o \leftarrow \text{بردار مجهولات برآورد شده}$$

$$\vec{\hat{V}} = A \vec{\hat{X}} - \vec{L}^o \leftarrow \text{بردار تصحیحات برآورد شده}$$

$$\Sigma_{\hat{X}} = C_{\hat{X}} = \sigma_0^2 (A^T P A)^{-1} \leftarrow \text{ماتریس واریانس کواریانس مجهولات}$$

فاکتور واریانس اولیه

$$\Sigma_{\hat{L}} = A \Sigma_{\hat{X}} A^T \leftarrow \text{ماتریس واریانس کواریانس برآورد مشاهدات}$$

$$\hat{L} = L^o + \hat{V} \Rightarrow \Sigma_{\hat{L}} = \Sigma_L - \Sigma_{\hat{V}} \Rightarrow \Sigma_{\hat{V}} = \Sigma_L - A \Sigma_{\hat{X}} A^T$$

← ماتریس واریانس کواریانس مشاهدات
↓  
ماتریس واریانس کواریانس  
تصحیحات برآورد شده