# Zusammenfassung Modellbildung und Systemidentifikation

## Grundlagen

#### Modellarten

- ARX
- TODO

## MkQ für Statische Systeme

#### Parameterlineare Modelle

**Prinzip:** Kostenfunktion  $\epsilon^T \cdot \epsilon$  definieren und minimieren (Variante: Gewichtete Kostenfunktion)

 $\text{mit } \epsilon = \text{Messwert} - \text{Modell}$ 

 $y = \phi \cdot p$ 

Mit Ableitung ergibt sich Lösung :

$$p = (\phi^T \cdot \phi)^- 1 \cdot \phi \cdot y = \phi^+ \cdot y$$

Singulärwertzerlegung (SVD) kann für einfache Berechnung von  $\phi^+$  genutzt werden:

$$\phi = U \cdot \Sigma \cdot V^T \to \phi^+ = V \cdot \Sigma^T \cdot U^T$$

#### ParameterNICHTlineare Modelle

Ansatz wie bei parameterlinearen Modellen.

Problem: nichtlineare Gleichungen

Lösung: Linearisierung der Fehlergleichung

Verfahren:

- Gauß-Newton-Verfahren (gegf. mit Dämpfungsfaktor)
- Gradientenverfahren (line search)
- Levenberg-Marquardt-Algorithmus

## MkQ für Dynamische Systeme

### Dynamisch zeitdiskrete Systeme

Dynamische Modelle = ARX (autoregressive) Modelle ### Dynamisch zeitkontinu<br/>ierliche Systeme Ausgangspunkt: DGL Problem: Ableitungen beschaffen

Lösung: a) Finite Differenzen (Vorwärts/Rückwärtsdifferenz) Störanfällig, Messrauschen wird verstärkt

b) Filterung von Ein- und Ausgangssignalen

Idee: Ausnutzen von Eigenschaften des Faltungsoperators

$$d/dt(x(t) * g(t)) = x(t) * d/dt(g(t))$$
 (g(t): Impulsantwort)

Zustandsvariablenfilter:

Ansatz:

$$F(s) = \frac{f_0}{f_0 + f_1 s + \dots + s^n}$$