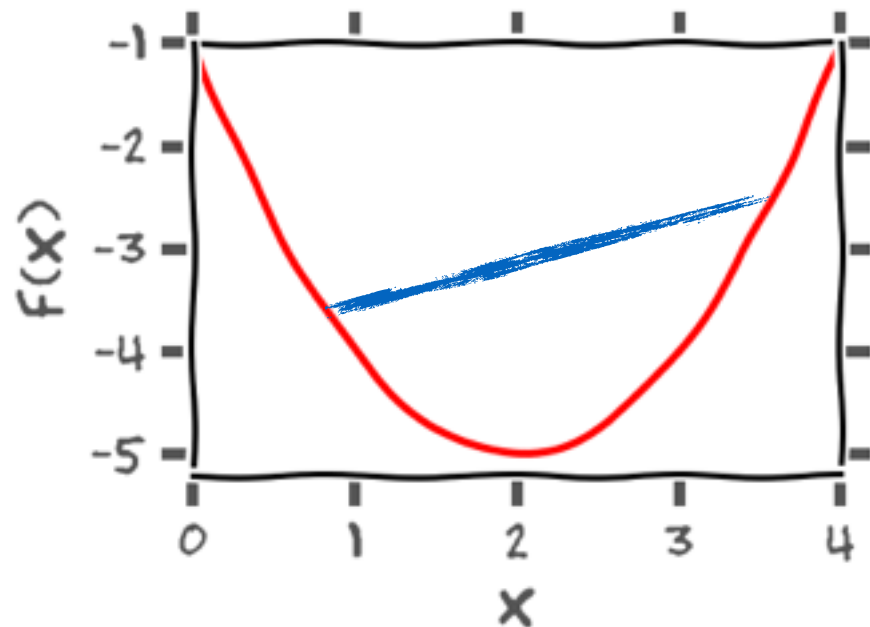


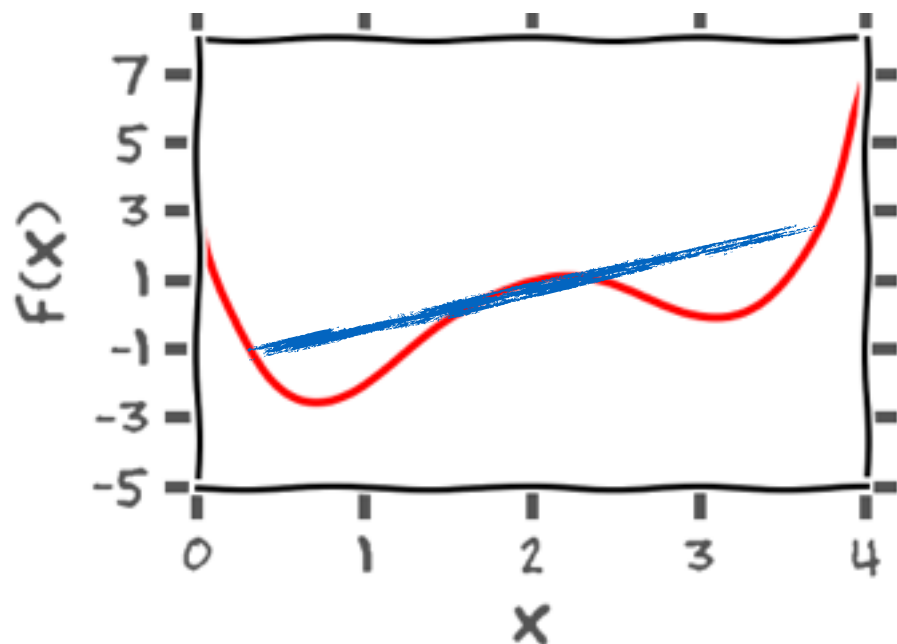
# Konvexe Optimierung in cvxpy

Daniel Suess

# Optimierung? Konvex?



**Optimierung:** Bestimme Maximum/Minimum einer reellwertigen Funktion unter Randbedingungen



**Konvex:**

$$\begin{aligned} f(\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2) \\ \leq \lambda f(x_1) + (1 - \lambda)f(x_2) \end{aligned}$$

# Anwendungen

- Bildverarbeitung
- Optimierung von Flugrouten
- Charakterisierung von Quantenkorrelationen
- Relaxierung von kombinatorischen Problemen
- Signalverarbeitung (En- und Decoder)
- Radarauswertung
- MRI
- effizientere physikalische Experimente
- ...

# Konvexe Optimierung

$$\min f_0(x)$$

$$\text{s.t. } f_i(x) \geq 0$$

- lokales = globales Optimum
- Lösungen zertifizierbar

# Konvexe Optimierung

$$\begin{array}{ll} \min & f_0(x) \\ \text{s.t.} & f_i(x) \geq 0 \end{array}$$

- lokales = globales Optimum
- Lösungen zertifizierbar

SOCP

Lineare  
Programme

Semidefinite  
Programme

# Konvexe Optimierung

$$\begin{array}{ll} \min f_0(x) \\ \text{s.t. } f_i(x) \geq 0 \end{array}$$

- lokales = globales Optimum
- Lösungen zertifizierbar

SOCP

Lineare  
Programme

Semidefinite  
Programme

$$\min c^T x$$

$$\text{s.t. } x \geq 0, Ax = b$$

# Disciplined Convex Programming

$$\min \|x\|_1 = \sum_i |x_i|$$

$$\text{s.t. } Ax = b$$

# Disciplined Convex Programming

$$\begin{array}{ll} \min \|x\|_1 = \sum_i |x_i| & \xleftrightarrow{x_i = z_i^+ - z_i^-} \min \sum_i (z_i^+ + z_i^-) \\ \text{s.t. } Ax = b & \text{s.t. } A(z^+ - z^-) = b \\ & z_i^+ \geq 0, z_i^- \geq 0 \end{array}$$



# Disciplined Convex Programming

$$\begin{array}{ll} \min \|x\|_1 = \sum_i |x_i| & \xleftrightarrow{x_i = z_i^+ - z_i^-} \min \sum_i (z_i^+ + z_i^-) \\ \text{s.t. } Ax = b & \text{s.t. } A(z^+ - z^-) = b \\ & z_i^+ \geq 0, z_i^- \geq 0 \end{array}$$

- Elementare Funktion mit bekannten Eigenschaften
- garantiert konvexes Optimierungsproblem
- automatische Transformation auf Standardform

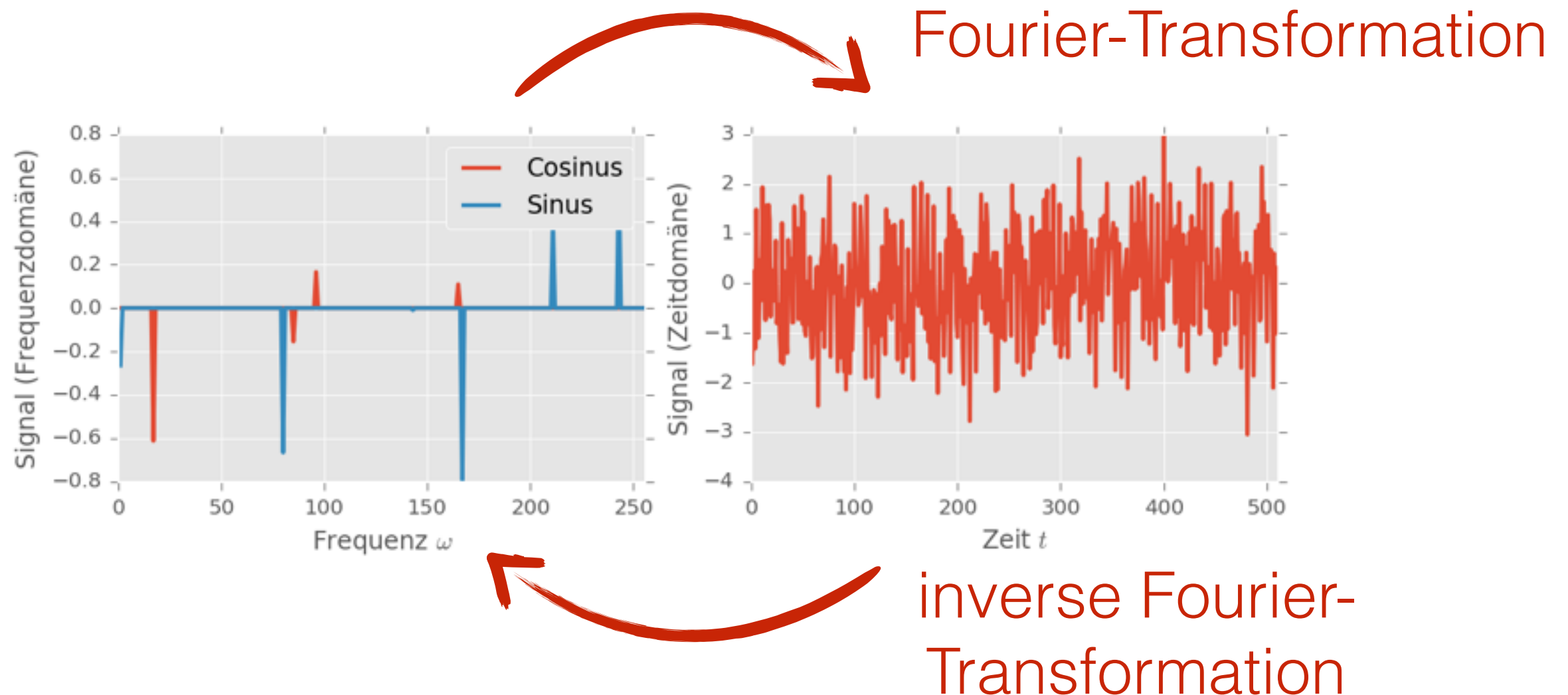
# CVXPY

- Alternative zu CVX (Matlab) — de facto Standard für DCP
- Syntax nah an Mathematik
- Interface für mehrere (kommerzielle) Solver



# Compressed Sensing

- JPEG: alle Daten aufnehmen -> komprimieren
- CS: nur relevante Daten aufnehmen



# Compressed Sensing

- wähle “genug” Messpunkte zufällig
- Rekonstruiere  $x$  durch folgendes Program

$$\begin{aligned} \min \quad & \sum_i (x_i \neq 0) \\ \text{s.t.} \quad & \mathcal{FT}(x)[\text{observed}] = y \end{aligned}$$

# Compressed Sensing

- wähle “genug” Messpunkte zufällig
- Rekonstruiere  $x$  durch folgendes Program

$$\begin{aligned} \min \quad & \sum_i \cancel{(x_i \neq 0)} \quad \sum_i |x_i| \\ \text{s.t.} \quad & \mathcal{FT}(x)[\text{observed}] = y \end{aligned}$$

