

II: Übung 6Aufgabe 1

a) Kapazität von parallelen Gaußkanälen

Prop 4.3.1

$$C = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^3 \log \left(1 + \frac{(v - z_i)^2}{z_i} \right)$$

$$\text{mit } \sum_{i=1}^3 (v - z_i)^2 = P$$

Eigenwerte von Σ_z

$$\det(zI - \Sigma_z) = \det \begin{pmatrix} z-1 & 0 & -1 \\ 0 & z-1 & -1 \\ -1 & -1 & z-2 \end{pmatrix}$$

$$= (z-1)^2(z-2) - 2(z-1)$$

$$= (z^2 - 2z + 1)(z-2) - 2(z-1)$$

$$= (z-1) [(z-1)(z-2) - 2]$$

$$= (z-1) [z^2 - 3z + 2 - 2]$$

$$= (z-1) z (z-3)$$

$$\Rightarrow z_1 = 3 \quad z_2 = 1 \quad z_3 = 0$$

\hookrightarrow Kovarianzmatrix Σ_z nicht pos. definit sondern nur pos. semi-definit

Ihre Kapaz. des Kanals ist unendlich. Jede Kov-Mat. ist pos. semi-definit

Damit ist jeder EW ≥ 0 . Je kleiner ein EW ist, desto besser ist der entsprechende Teilkanal. Ein EW=0 bedeutet, dass es auf diesem Teilkanal kein Rauschen gibt
 \hookrightarrow durch keine Kapaz.-beschränkung

b) Varianz von Q

$$\begin{aligned}
 \text{Var}(Q) &= E(\underline{\delta}^T \underline{\varepsilon} \underline{\varepsilon}^T \underline{\delta}) - (E(\underline{\delta}^T \underline{\varepsilon}))^2 \\
 &= \underline{\delta}^T E(\underline{\varepsilon} \underline{\varepsilon}^T) \underline{\delta} - \underbrace{(\underline{\delta}^T \underbrace{E(\underline{\varepsilon})}_{=0})}_{=0}^2 \\
 &= \underline{\delta}^T \Sigma_{\varepsilon} \underline{\delta}
 \end{aligned}$$

Varianz von $Q = \underline{\delta}^T \cdot \underline{\varepsilon}$ soll laut Hinweis gleich 0 sein.

$$\begin{aligned}
 \underline{\delta}^T \Sigma_{\varepsilon} \underline{\delta} &= (\delta_1 \ \delta_2 \ \delta_3) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \delta_1 \\ \delta_2 \\ \delta_3 \end{pmatrix} \\
 &= \delta_1(\delta_1 + \delta_3) + \delta_2(\delta_2 + \delta_3) + \delta_3(\delta_1 + \delta_2 + 2\delta_3) \stackrel{!}{=} 0
 \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \underline{\delta}^T = (1 \quad 1 \quad -1)$$

modifiziertes Eingabesignal

$$\underline{\delta}^T \cdot \underline{y} = \underline{\delta}^T \cdot \underline{x} + \underline{\delta}^T \cdot \underline{\varepsilon}$$

$$= x_1 + x_2 - 2x_3 + Q$$

lediglich x_1 soll beliebiger Überbegriff werden. Dabei setzen wir x_2 und x_3 zu 0

$$\Rightarrow \underline{\delta}^T \cdot \underline{y} = x_1 + Q$$

Der Störterm Q nimmt mit Q -Wert 1 (da $\text{Var} = 0$)den Wert Null an ($Q \stackrel{\text{hat}}{\sim} 0$) \Rightarrow somit kann x_1 beliebiger Überbegriff werden

Aufg. 2

A, B Hermiteisch, pos. def.

$C = A - B$ auch pos. def.
 - " - Hermiteisch

für jede $n \times n$ -Matrix Q , die hermitesch und pos. def. ist, gibt es eine n -dimensionale verteilte ZV Z , für welche Q die Kov-Mat. ist.

Da Q nach Annahme pos. def. ist, lässt sich die Dichte und somit die Entropie von Z angeben

Wir interpretieren B und C als Kovarianzmatrizen von s.v. ZVs (normalverteilt) \underline{x}_1 und \underline{x}_2

$$\underline{x}_1 \sim \mathcal{N}_n(0, B)$$

$$\underline{x}_2 \sim \mathcal{N}_n(0, C)$$

sei $\underline{y} = \underline{x}_1 + \underline{x}_2$

$$\Rightarrow \underline{y} \sim \mathcal{N}_n(0, B+C) = \mathcal{N}_n(0, A)$$

$$H(\underline{y}) \geq H(\underline{y} | \underline{x}_2) = H(\underline{x}_1 + \underline{x}_2 | \underline{x}_2) = H(\underline{x}_1 | \underline{x}_2) \\ \stackrel{\text{s.v.}}{=} H(\underline{x}_1)$$

$$H(\underline{y}) = \frac{1}{2} \cdot \ln((2\pi e)^n / |A|)$$

und

$$H(\underline{x}_1) = \frac{1}{2} \ln((2\pi e)^n / |B|)$$

$$\Rightarrow \frac{1}{2} \ln((2\pi e)^n / |A|) \geq \frac{1}{2} \ln((2\pi e)^n / |B|)$$

$$\Rightarrow |A| \geq |B|$$

Aufg. 3

- für jede optimale Lösung (x_1, \dots, x_n) gilt, dass

$$\sum_{i=1}^n x_i = L$$

denn das zu maximierende $\prod_{i=1}^n (x_i + l_i)$ ist monoton wachsend in jedem x_i

- angenommen das (ii) nicht gilt, dann gäbe es eine opt. Lösung (x_1, \dots, x_n) mit $x_i + l_i < x_j + l_j$

$$\text{Sei } \varepsilon = \min \{ x_j, \frac{1}{2} (x_j + l_j - (x_i + l_i)) \}$$

$$\Rightarrow \varepsilon > 0$$

Wir konstruieren eine neue Lösung (x_1', \dots, x_n')

$$\text{mit } x_h' = \begin{cases} x_i + \varepsilon & h = i \\ x_j - \varepsilon & h = j \\ x_h & h \neq i, j \end{cases}$$

$$\prod_{h=1}^n (x_h' + l_h) = (x_i' + l_i)(x_j' + l_j) \prod_{h \neq i, j} (x_h' + l_h)$$

$$= (x_i' x_j' + l_i x_j' + x_i' l_j + l_i l_j) \prod_{h \neq i, j} (x_h' + l_h)$$

$$= [(x_i + \varepsilon)(x_j - \varepsilon) + l_i(x_j - \varepsilon) + (x_i + \varepsilon)l_j + l_i l_j] \cdot \prod_{h \neq i, j} (x_h + l_h)$$

$$= [(x_i + l_i)(x_j + l_j) + \underbrace{\varepsilon(x_j + l_j - (x_i + l_i))}_{\geq 2\varepsilon}] \cdot \prod_{h \neq i, j} (x_h + l_h)$$

$$\geq [(x_i + l_i)(x_j + l_j) + \varepsilon^2] \cdot \prod_{h \neq i, j} (x_h + l_h)$$

$$\geq (x_i + l_i)(x_j + l_j) \prod_{h \neq i, j} (x_h + l_h)$$

$$= \prod_{h=1}^n (x_h + l_h)$$

19.05.11

\Rightarrow die Lösung (x_1, \dots, x_n) kann also nicht optimal sein,
 da (x_1', \dots, x_n') ist eine Bessere
 $\hookrightarrow x_i + z_i = x_j + z_j$ für $x_i, x_j > 0$

- z.B. $x_i = (v - z_i)^+$ $\forall i$ und das

$$\sum_{i=1}^n (v - z_i)^+ = L$$

Wir wissen, dass für alle $x_i > 0$ $x_i + z_i$ den selben
 Wert hat ($x_i + z_i = v$)

$$\Rightarrow x_i = v - z_i \quad \forall x_i > 0$$

$$\Rightarrow x_i = (v - z_i)^+ \quad i = 1, \dots, n$$

mit der schon gezeigten Beziehung, dass

$$\sum_{i=1}^n x_i = L$$

$$\Rightarrow \sum_{i=1}^n (v - z_i)^+ = \sum_{i=1}^n (x_i) = L$$

v ist hier eindeutig best.-t., da $\sum_{i=1}^n (v - z_i)^+$ stetig u. wachsend in v