

(c): Es gilt

$$\Psi_c(x-y) = \frac{1}{q^n} \sum_{z \in \mathbb{F}_q^n} \chi_c(z) \chi_c(z - (x-y))$$

$$= \frac{1}{q^n} \sum_{z \in \mathbb{F}_q^n} \chi_c(z-y) \chi_c(z-x),$$

d.h.

$$= \frac{1}{q^n} \sum_{z \in \mathbb{F}_q^n} \chi_{y+c}(z) \chi_{x+c}(z)$$

$$(\Psi_c(x-y))_{x,y} = (\langle \chi_{x+c}, \chi_{y+c} \rangle)$$

ist eine Gram-Matrix des Skalarprodukts

$$\langle f, g \rangle = \frac{1}{q^n} \sum_{z \in \mathbb{F}_q^n} f(z) g(z).$$

(d) Es gilt

$$\sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N V_{ij} \Psi_c(x_i - x_j) = \frac{1}{q^n} \sum_{z \in \mathbb{F}_q^n} \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N V_{ij} \chi_{x_i+c}(z) \chi_{x_j+c}(z)$$

$\leq \beta$, weil $\sum_{i,j} V_{ij} \chi_{x_i+c}(z) \chi_{x_j+c}(z) \leq \beta$ $\stackrel{B_N}{\downarrow}$

$$\leq \beta.$$

□

$$(e) \sum_{x \in \mathbb{F}_q^n} \sum_{y \in \mathbb{F}_q^n} \psi(x-y) = |C|^2.$$

Bew.: (e)

$$\begin{aligned} \sum_{x \in \mathbb{F}_q^n} \sum_{y \in \mathbb{F}_q^n} \psi(x-y) &= \sum_x \sum_y \frac{1}{q^n} \sum_z 1_C(z) 1_C(z+x-y) \\ &= \frac{1}{q^n} \sum_z \sum_{x,y} 1_C(z+y) 1_C(z+x) \\ &= \sum_{x,y} 1_C(x) 1_C(y) \\ &= \left(\sum_x 1_C(x) \right)^2 \\ &= |C|^2. \end{aligned}$$

□

Lemma Das folgende semidefinite Optimierungsproblem liefert eine obere Schranke für $A_q(n,d)$:

$$A_q(n,d) \leq \max \langle J, X \rangle$$

$$X \in \mathcal{S}_{\geq 0}^{\mathbb{F}_q^n}$$

$$\langle I, X \rangle = 1$$

$$X_{xy} = 0 \text{ falls } w(x-y) \in \{1, \dots, d-1\},$$

dabei ist $\langle A, B \rangle = \text{Tr}(AB) = \sum_i \sum_j A_{ij} B_{ij}$, $J = \begin{bmatrix} 1 & \dots & 1 \\ \vdots & & \vdots \\ 1 & \dots & 1 \end{bmatrix}$,
 $I = \begin{bmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{bmatrix}$

Bew.: folgt unmittelbar aus (a), (b), (c), (e). ☒

Bem.: (i) Das Optimierungsproblem ist ein Bsp. für die
Thats. von Lovász (\rightarrow VL Konvexe Optimierung)

(ii) Es hat exponentielle Größe. Ziel: Vereinfache zu einem
linearen Programm mit linearer Größe.

(iii) Schnellkurs: Konische Optimierung

Sei E ein euklidischer Vektorraum mit Skalarprodukt $\langle x, y \rangle$.

Sei $K \subseteq E$ ein ordentlicher konvexer Kegel, d.h. K ist
abgeschlossen, Voll-dimensional, spitz ($K \cap (-K) = \{0\}$).

Der zu K duale Kegel $K^* = \{y \in E : \langle x, y \rangle \geq 0 \ \forall x \in K\}$
ist ebenfalls ordentlich.

gegeben: $c \in E$, $a_1, \dots, a_m \in E$, $\beta_1, \dots, \beta_m \in \mathbb{R}$.

primales konisches Programm:

$$p^* = \sup_{x \in K} \langle c, x \rangle$$
$$\langle a_j, x \rangle = \beta_j, \quad j = 1, \dots, m$$

duales konisches Programm:

$$d^* = \inf \sum_{j=1}^m \beta_j \gamma_j$$
$$\sum \gamma_j a_j - c \in K^*$$

Satz (a) (schwache Dualität)

$$p^* \leq d^*$$

(b) (starke Dualität)

Ang. primales & duales konisches Programm haben zulässige Lösungen, die im Inneren von K bzw. K^* liegen, dann

ist $p^* = d^*$; $\sup = \max$, $\inf = \min$.

(c) Für die Regel $K = \mathbb{R}_{\geq 0}^n$ (nichtnegativer Orthant / LP)

oder $K = S_{\geq 0}^n$ (semidefinite Matrizen / SDP), kann man

konische Programme effizient lösen. (\rightarrow Ellipsoid-Methode
Interne-Punkt-Methode)

Bew.: nur (a) ist einfach:

$$\begin{aligned} \sum_i \beta_j y_j - \langle c, x \rangle &= \sum_j \langle a_j, x \rangle y_j - \langle c, x \rangle \\ &= \langle \underbrace{\sum_j a_j y_j}_{\in K^*} - \underbrace{c}_{\in K}, x \rangle \geq 0. \end{aligned}$$

(b), (c) \rightarrow VL OR, Konvexe Optimierung. \square

Zurück zu

$$A_q(n, d) \leq \max \langle J, X \rangle$$

$$X \in S_{\geq 0}^{\mathbb{F}_q^n}$$

$$\langle I, X \rangle = 1$$

$$X_{xy} = 0, \text{ falls } w(x-y) \in \{1, \dots, d-1\}$$

1. Schritt: Transformiere / Vereinfache: SDP \rightarrow LP

Vereinfachung der Notation: Sei ab jetzt $q = p$ prim.

Wähle Gruppe: $G = (\mathbb{Z}/p\mathbb{Z})^n$. DFT funktioniert

wie bisher. Charaktere sind für $x, y \in G$

$$\chi_x(y) = e^{\frac{2\pi i x \cdot y}{p}}, \text{ mit } x \cdot y = \sum_{i=1}^n x_i y_i \pmod{p}.$$

Eine Matrix $A \in \mathbb{C}^{G \times G}$ heißt G -zyklisch, falls $\exists a \in \mathbb{C}^G$

mit $A_{xy} = a_{x-y}$.

Eigenwerte von A sind $\hat{a}(x) = \langle a, \chi_x \rangle$.

Zugehörige Eigenvektoren sind χ_x .

$$\text{D.L. } \boxed{A_{xy} = \frac{1}{|G|} \sum_z \hat{a}(z) \chi_z(x-y)}$$

Idee: Verwende $\hat{a}(z)$ als Optimierungsvariablen.

Dann

$$\bullet A \in S_{\geq 0}^{\mathbb{F}_p^n} \iff \hat{a}(z) \geq 0 \text{ für } z \in \mathbb{F}_p^n.$$

$$\begin{aligned} \bullet \langle J, A \rangle &= \sum_{x, y} \frac{1}{p^n} \sum_z \hat{a}(z) \chi_z(x-y) \\ &= \frac{1}{p^n} \sum_z \hat{a}(z) \sum_{x, y} \chi_z(x) \chi_z(-y) \\ &= \frac{1}{p^n} \sum_z \hat{a}(z) \left(\sum_x \chi_z(x) \right) \left(\sum_y \chi_z(-y) \right) \\ &= \begin{cases} p^n, & \text{falls } z=0 \\ 0, & \text{sonst} \end{cases} = \begin{cases} p^n, & \text{falls } z=0 \\ 0, & \text{sonst} \end{cases} \\ &= p^n \hat{a}(0). \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \bullet \langle I, A \rangle &= \sum_x \frac{1}{p^n} \sum_z \hat{a}(z) \chi_z(x-x) \\ &= \sum_z \hat{a}(z) \end{aligned}$$

Zusammen:

$$A_p(n, d) \leq \max p^n \hat{a}(0)$$

$$\hat{a}(z) \geq 0, \quad z \in \mathbb{F}_p^n$$

$$\sum_z \hat{a}(z) = 1 \quad \text{z.}$$

$$\sum_z \hat{a}(z) \chi_z(x-y) = 0, \quad \text{falls } w(x-y) \in \{1, \dots, d-1\}.$$

-72-