



دانشکده‌ی مهندسی برق

حسگری فشرده

مدرس: دکتر امینی

تمرین سری سوم

سوال اول

فرض کنید $\vec{y} = \Phi \vec{x} + \vec{v}$ باشد که در آن $\vec{x} \in \mathbb{R}^n$ سیگنال k -تُنک ورودی، $\Phi \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ماتریس اندازه‌گیری و $\vec{v} \in \mathbb{R}^m$ نمایش‌گر نویز است. همچنین فرض کنید $\Omega = \{1, 2, \dots, n\}$ و $\Gamma = \{i | i \in \Omega, x_i \neq 0\}$ بوده و ماتریس Φ شرط $\text{RIP}(k+1, \delta_{k+1})$ را اقلان کند.

(الف) اگر $\vec{\phi}_i$ نمایش‌گر ستونی با اندیس i از ماتریس Φ باشد، ثابت کنید

$$\max_{i \in \Omega} |\langle \vec{\phi}_i, \vec{y} \rangle| \geq \frac{1}{\sqrt{k}} \left((1 - \delta_{k+1}) \|\vec{x}\|_2 - \sqrt{1 + \delta_{k+1}} \|\vec{v}\|_2 \right)$$

(ب) اگر اندیس t^1 عضو Γ نباشد، آنگاه ثابت کنید

$$|\langle \vec{\phi}_{t^1}, \vec{y} \rangle| \leq \delta_{k+1} \|\vec{x}\|_2 + \sqrt{1 + \delta_{k+1}} \|\vec{v}\|_2$$

(ج) فرض کنید $\text{SNR} = \frac{\|\Phi \vec{x}\|_2^2}{\|\vec{v}\|_2^2}$. ثابت کنید در صورت برقراری رابطه‌ی

$$\sqrt{\text{SNR}} > \frac{(\sqrt{k} + 1)(1 + \delta_{k+1})}{1 - (\sqrt{k} + 1)\delta_{k+1}}$$

در اولین گام (iteration) از بازسازی به روش OMP، اندیس به دست آمده حتما عضو Γ خواهد بود.

سوال دوم

برای مساله بهینه سازی زیر حکمهای زیر را ثابت کنید:

$$z_{opt} = \arg \min_{z_{n \times 1}} \|y_{m \times 1} - A_{m \times n} z_{n \times 1}\|_2^2 + \lambda \|z_{n \times 1}\|_1$$

(الف) نشان دهید کوچک ترین λ که درایه‌های z_{opt} همگی صفر شوند، برابر است با

$$\lambda_{max} = \max_j |\langle z_j, y \rangle|$$

(ب) فرض کنید برای مقدار مشخصی از $\lambda \geq 0$ مساله بهینه سازی بالا منجر به دو جواب \hat{z}_1, \hat{z}_2 شود. نشان دهید باید $A \hat{z}_1 = A \hat{z}_2$

(ج) با توجه به مفروضات قسمت ب، اگر $\lambda > 0$ نشان دهید $\|\hat{z}_1\|_1 = \|\hat{z}_2\|_1$

سوال سوم

برای یک ماتریس $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ با ستونهای نرمال توسط متر l_2 ، (a_1, \dots, a_n) و برای $s \in [n-1]$ تعریف کنید:

$$\mu_1(s) := \max_{i \in [n]} \max \left\{ \sum_{j \in S} |\langle a_i, a_j \rangle|, S \subseteq [n], |S| = s, i \notin S \right\}$$

الف) اگر $\mu_1(s) + \mu_1(s-1) < 1$ ، آنگاه هر بردار s -تنک $x \in \mathbb{C}^n$ ، از بردار $y = Ax$ توسط الگوریتم orthogonal matching pursuit بعد از حداکثر s مرحله، به صورت دقیق بازیابی می‌شود.

ب) اگر $\mu_1(s) + \mu_1(s-1) < 1$ ، آنگاه هر بردار s -تنک $x \in \mathbb{C}^n$ ، از بردار $y = Ax$ توسط الگوریتم basis pursuit، به صورت دقیق بازیابی می‌شود.

سوال چهارم

مساله بهینه سازی زیر را برای $\gamma > 1$ حل نمایید.

$$\min_{\beta \in \mathbb{R}} \left\{ \frac{1}{2}(\beta - \hat{\beta}) + \lambda \int_0^{|\beta|} \left(1 - \frac{x}{\lambda \gamma} \right)_+ dx \right\}$$

که $(t)_+ := \max\{t, 0\}$ است.

سوال پنجم

اگر ابعاد ماتریس حسگری (m, n) باشد و همبستگی ستون های آن به ترتیب بزرگی عبارت باشند از:

$$\mu_1 \geq \mu_2 \geq \mu_3 \geq \dots \geq \mu_{n(n-1)/2}$$

، با این ماتریس، بردارهای حداکثر چند-تنک را میتوان بازسازی نمود؟

سوال ششم

فرض کنید ماتریس $\Phi_{m \times N}$ دارای RIP از مرتبه $2K$ و ثابت δ_{2K} است. فرض کنید Λ_0 یک زیرمجموعه دلخواه از $\{0, 1, \dots, N\}$ است که $|\Lambda_0| \leq K$ و $h \in \mathbb{R}^N$ یک بردار دلخواه است. Λ_1 را به عنوان مجموعه اندیسهای مربوط به K بزرگترین درایه‌ی $h_{\Lambda_0^c}$ در نظر می‌گیریم. فرض کنید $\Lambda = \Lambda_0 \cup \Lambda_1$ آنگاه ثابت کنید

$$\|h_\Lambda\|_2 \leq \alpha \frac{\|h_{\Lambda_0^c}\|_2}{\sqrt{K}} + \beta \frac{|\langle \Phi h_\Lambda, \Phi h \rangle|}{\|h_\Lambda\|_2}$$

که $\alpha = \frac{\sqrt{2}\delta_{2K}}{1-\delta_{2K}}$ و $\beta = \frac{1}{1-\delta_{2K}}$ هستند.

سوال هفتم

فرض کنید $y_{m \times 1} = A_{m \times n} x_{n \times 1}^* + \varepsilon_{m \times 1}$ یک بردار اندازه‌گیری است که $\varepsilon_{m \times 1}$ یک بردار نویز است.

الف) اگر $\varepsilon_i \sim N(0, \sigma^2)$ ها دارای توزیع گوسی و i.i.d باشند. نشان دهید تخمینگر ML بردار x^* برابر با جواب مساله کمینه سازی زیر است.

$$x_{ml} = \min_x \|y - Ax\|_2^2$$

ب) اگر ε_i ها دارای توزیع لاپلاس به عبارت دیگر $p_{\varepsilon_i}(z) = \frac{1}{2a}e^{-\frac{|z|}{a}}$ و i.i.d باشند. نشان دهید تخمینگر ML بردار x^* برابر با جواب مساله کمینه سازی زیر است.

$$x_{ml} = \min_x \|y - Ax\|_1$$

ج) اگر ε_i ها دارای توزیع یکنواخت روی $[-a, a]$ و i.i.d باشند. نشان دهید تخمینگر ML بردار x^* برابر با هر x که در $\|y - Ax\|_\infty \leq a$ صدق کند.

د) با توجه به قسمت ج اگر مقدار a را ندانیم آنگاه نمی توانیم تخمینگر ML بردار x^* را بیابیم. نشان دهید تخمین گرهای ML هر دوی x^* و a با حل کردن مساله بهینه سازی زیر پیدا می شود.

$$\min_x \|y - Ax\|_\infty$$