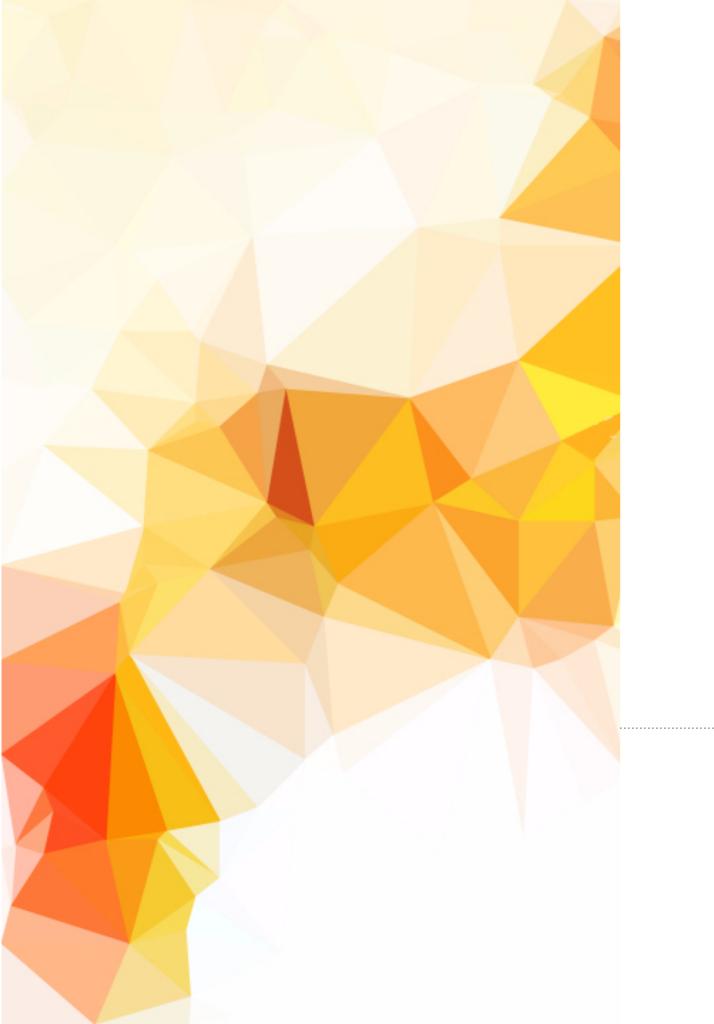
بسم الله الرحمن الرحيم جلسه بیست و سوم درس تحقیق در عملیات



استفاده از رای MWUJ LP



مرور

For $t = 1, \ldots, T$:

- 1. Each expert $i \in [N]$ advises some
- 2. Allocator picks some distribution $\vec{p}^{(t)} = (p_1^{(t)}, \dots, p_N^{(t)})$ over the experts.
- 3. Adversary, with knowledge of the expert advice and $\vec{p}^{(t)}$, determines a cost vector $\vec{m}^{(t)} = (m_1^{(t)}, \dots, m_N^{(t)}) \in [-\rho, \rho]^N$.
- 4. Allocator observes the cost vector and suffers $\vec{p}^{(t)} \cdot \vec{m}^{(t)}$.

For t = 1, ..., T:

- 1. Each expert $i \in [N]$ advises some
- 2. Allocator picks some distribution $\vec{p}^{(t)} = (p_1^{(t)}, \dots, p_N^{(t)})$ over the experts.
- 3. Adversary, with knowledge of the expert advice and $\vec{p}^{(t)}$, determines a cost vector $\vec{m}^{(t)} = (m_1^{(t)}, \dots, m_N^{(t)}) \in [-\rho, \rho]^N$.
- 4. Allocator observes the cost vector and suffers $\vec{p}^{(t)} \cdot \vec{m}^{(t)}$.

• Pick the distribution
$$p_j^{(t)} = w_j^{(t)}/\Phi^{(t)}$$

 $\epsilon/2\rho$

 $m_i^{(t)}/\rho$

الگوريتم ما:

• After observing the cost vector, set $w_i^{(t+1)} = w_i^{(t)} \cdot \exp(-\epsilon \cdot m_i^{(t)})$

For $t = 1, \ldots, T$:

- 1. Each expert $i \in [N]$ advises some
- 2. Allocator picks some distribution $\vec{p}^{(t)} = (p_1^{(t)}, \dots, p_N^{(t)})$ over the experts.
- 3. Adversary, with knowledge of the expert advice and $\vec{p}^{(t)}$, determines a cost vector $\vec{m}^{(t)} = (m_1^{(t)}, \dots, m_N^{(t)}) \in [-\rho, \rho]^N$.
- 4. Allocator observes the cost vector and suffers $\vec{p}^{(t)} \cdot \vec{m}^{(t)}$.

$$m_i^{(t)}/\rho$$

• Pick the distribution $p_j^{(t)} = w_j^{(t)}/\Phi^{(t)}$



الگوريتم ما:

• After observing the cost vector, set $w_i^{(t+1)} = w_i^{(t)} \cdot \exp(-\epsilon \cdot m_i^{(t)})$

$$\frac{1}{T} \sum_t \vec{p}^{(t)} \cdot \vec{m}^{(t)} \le \frac{1}{T} \sum_t m_i^{(t)} + 2\epsilon$$

 $\min c^{ op} x$

s.t. $Ax \ge b$ $x \ge 0$

تقریبی از برنامهریزی خطی

 $\min c^{ op} x$

s.t. $Ax \geq b$

$$x \ge 0$$



$$c^{\top} \widetilde{x} = \text{OPT}$$
 $A \widetilde{x} \ge b - \epsilon \mathbf{1}$
 $\widetilde{x} \ge 0$

تقریبی از برنامهریزی خطی

 $\min c^{\top} x$

s.t. $Ax \geq b$

 $x \ge 0$

تقریب

$$c^{\top} \widetilde{x} = \text{OPT}$$

 $A \widetilde{x} \ge b - \epsilon \mathbf{1}$

 $\widetilde{x} \ge 0$

یک جواب شدنی

$$K = \{x \in \mathbb{R}^n \mid x \ge 0, c^\top x = \text{OPT}\}$$
$$Ax \ge b$$

تقریبی از برنامهریزی خطی

 $\min c^{\top} x$

s.t. $Ax \geq b$

 $x \ge 0$

تقریب

$$c^{\top}\widetilde{x} = \text{OPT}$$

 $A\widetilde{x} \geq b - \epsilon \mathbf{1}$

 $\widetilde{x} \geq 0$

یک جواب شدنی

$$K = \{x \in \mathbb{R}^n \mid x \ge 0, c^\top x = \text{OPT}\}$$
$$Ax \ge b$$

اگر فقط یک معادله

$$K = \{ x \in \mathbb{R}^n \mid x \ge 0, c^\top x = \text{OPT} \}$$
$$\alpha^\top x \ge \beta$$

تقریبی از برنامهریزی خطی

 $\min c^{\top} x$

s.t. $Ax \geq b$

 $x \ge 0$

تقريب

 $c^{\mathsf{T}}\widetilde{x} = \mathsf{OPT}$

 $A\widetilde{x} \geq b - \epsilon \mathbf{1}$

 $\widetilde{x} \geq 0$

یک جواب شدنی

ایده: تبدیل به تعدادی

 $K = \{ x \in \mathbb{R}^n \mid x \ge 0, c^\top x = \text{OPT} \}$ $Ax \ge b$

اگر فقط یک معادله

 $K = \{ x \in \mathbb{R}^n \mid x \ge 0, c^\top x = \text{OPT} \}$ $\alpha^\top x \ge \beta$

تقریبی از برنامهریزی خطی

برنامهریزی خطی

$$\min c^{\top} x$$

s.t.
$$Ax \geq b$$

$$x \ge 0$$

تقريب

 $c^{\mathsf{T}}\widetilde{x} = \mathsf{OPT}$

$$A\widetilde{x} \geq b - \epsilon \mathbf{1}$$

$$\widetilde{x} \geq 0$$

یک جواب شدنی

ایده: تبدیل به تعدادی

$$K = \{ x \in \mathbb{R}^n \mid x \ge 0, c^\top x = \text{OPT} \}$$
$$Ax \ge b$$

اگر فقط یک معادله

دانای کل:

 $c \geq 0$ ساده. مثلا اگر

$$x=rac{ ext{OPT}}{c_i}e_i$$
 يا نشدني

$$K = \{ x \in \mathbb{R}^n \mid x \ge 0, c^\top x = \text{OPT} \}$$
$$\alpha^\top x \ge \beta$$

$$\min c^{\top} x$$

s.t. $Ax \ge b$
 $x \ge 0$

ایده:

$$K = \{x \in \mathbb{R}^n \mid x \ge 0, c^\top x = \text{OPT}\}$$
$$\alpha^\top x \ge \beta$$

$$\min c^{\top} x$$

s.t.
$$Ax \geq b$$

$$x \ge 0$$

ایده:

تبدیل به تعدادی

هر سطریک مشاور

- وزندهی به مشاوران
- یک نامعادله از ترکیب وزنی معادلهها

- خطای مشاور i: خوبی نامعادله i.
 - بهروزرسانی وزنها

$$K = \{ x \in \mathbb{R}^n \mid x \ge 0, c^\top x = \text{OPT} \}$$
$$\alpha^\top x \ge \beta$$

$$\min c^{\top} x$$

s.t.
$$Ax \geq b$$

$$x \ge 0$$

ايده:

تبدیل به تعدادی

هر سطریک مشاور

- وزندهی به مشاوران
- یک نامعادله از ترکیب وزنی معادلهها

- خطای مشاور i: خوبی نامعادله i.
 - بهروزرسانی وزنها

$$K = \{ x \in \mathbb{R}^n \mid x \ge 0, c^\top x = \text{OPT} \}$$
$$\alpha^\top x \ge \beta$$

هر سطریک مشاور

- وزندهی به مشاوران
- یک نامعادله از ترکیب وزنی معادلهها

$$\underbrace{\bar{p}^{(t)} \cdot A}_{\alpha^{(t)}} x \ge \underbrace{\bar{p}^{(t)} \cdot b}_{\beta^{(t)}}$$

- $p^{(t)} = w^{(t)} / ||w||_1 -$
 - حل (با دانای کل)
- خطای مشاور i: خوبی نامعادله i.

$$\bar{m}_i^{(t)} = a_i x^{(t)} - b_i$$

- بەروزرسانى وزنھا

هر سطریک مشاور

- وزندهی به مشاوران
- یک نامعادله از ترکیب وزنی معادلهها

$$\underbrace{\bar{p}^{(t)} \cdot A}_{\alpha^{(t)}} x \ge \underbrace{\bar{p}^{(t)} \cdot b}_{\beta^{(t)}}$$

$$p^{(t)} = w^{(t)} / ||w||_1 -$$

- حل (با دانای کل)
- خطای مشاور i: خوبی نامعادله i.

$$\bar{m}_i^{(t)} = a_i x^{(t)} - b_i$$

- بەروزرسانى وزنھا

هر سطریک مشاور

- وزندهی به مشاوران
- یک نامعادله از ترکیب وزنی معادلهها
 - ==> حل
 - خطای مشاور i: خوبی نامعادله i.
 - بهروزرسانی وزنها

هر سطریک مشاور

- وزندهی به مشاوران
- یک نامعادله از ترکیب وزنی معادله ها

$$\underbrace{\bar{p}^{(t)} \cdot A}_{\alpha^{(t)}} x \ge \underbrace{\bar{p}^{(t)} \cdot b}_{\beta^{(t)}}$$

$$p^{(t)} = w^{(t)} / ||w||_1 -$$

- حل (با دانای کل)
- خطای مشاور i: خوبی نامعادله i.

$$\bar{m}_i^{(t)} = a_i x^{(t)} - b_i$$

- بهروزرسانی وزنها

هر سطریک مشاور

- وزندهی به مشاوران
- یک نامعادله از ترکیب وزنی معادلهها
 - ==> حل
 - خطای مشاور i: خوبی نامعادله i.
 - بهروزرسانی وزنها

$$\frac{1}{T} \sum_{t} \vec{p}^{(t)} \cdot \vec{m}^{(t)} \le \frac{1}{T} \sum_{t} m_i^{(t)} + 2\epsilon$$

$$\frac{1}{T} \sum_{t} \vec{p}^{(t)} \cdot \vec{m}^{(t)} \le \frac{1}{T} \sum_{t} m_i^{(t)} + 2\epsilon$$

$$\frac{1}{T} \sum_{t \leq T} \bar{p}^{(t)} \cdot \bar{m}^{(t)} \leq \frac{1}{T} \sum_{t \leq T} \bar{m}_i^{(t)} + \epsilon$$

$$\frac{1}{T} \sum_{t} \vec{p}^{(t)} \cdot \vec{m}^{(t)} \le \frac{1}{T} \sum_{t} m_i^{(t)} + 2\epsilon$$

$$\frac{1}{T} \sum_{t \le T} \bar{p}^{(t)} \cdot \bar{m}^{(t)} \le \frac{1}{T} \sum_{t \le T} \bar{m}_i^{(t)} + \epsilon$$

$$\frac{1}{T} \sum_{t \leq T} \bar{m}_i^{(t)} = \frac{1}{T} \sum_{t \leq T} a_i^\top x^{(t)} - b_i$$

$$= a_i^\top \left(\frac{1}{T} \sum_{t \leq T} x^{(t)} \right) - b_i$$

$$= a_i^\top \widetilde{x} - b_i$$

$$\frac{1}{T} \sum_{t} \vec{p}^{(t)} \cdot \vec{m}^{(t)} \le \frac{1}{T} \sum_{t} m_i^{(t)} + 2\epsilon$$

$$\frac{1}{T} \sum_{t \le T} \bar{p}^{(t)} \cdot \bar{m}^{(t)} \le \frac{1}{T} \sum_{t \le T} \bar{m}_i^{(t)} + \epsilon$$

$$ar{p}^{(t)} \cdot ar{m}^{(t)} = ar{p}^{(t)} \cdot (Ax^{(t)} - b)$$

$$= ar{p}^{(t)} \cdot Ax^{(t)} - ar{p}^{(t)} \cdot b$$

$$\geq 0$$

$$egin{aligned} ar{p}^{(t)} \cdot ar{m}^{(t)} &= ar{p}^{(t)} \cdot (Ax^{(t)} - b) \ &= ar{p}^{(t)} \cdot Ax^{(t)} - ar{p}^{(t)} \cdot b \ &\geq 0 \end{aligned} egin{aligned} & ar{T} \sum_{t \leq T} ar{m}_i^{(t)} &= ar{T} \sum_{t \leq T} a_i^{ op} x^{(t)} - b_i \ &= a_i^{ op} \left(ar{T} \sum_{t \leq T} x^{(t)}
ight) - b_i \ &= a_i^{ op} \widetilde{x} - b_i \end{aligned}$$

$$\frac{1}{T} \sum_t \vec{p}^{(t)} \cdot \vec{m}^{(t)} \le \frac{1}{T} \sum_t m_i^{(t)} + 2\epsilon$$

$$\frac{1}{T} \sum_{t \le T} \bar{p}^{(t)} \cdot \bar{m}^{(t)} \le \frac{1}{T} \sum_{t \le T} \bar{m}_i^{(t)} + \epsilon$$

$$\begin{split} \bar{p}^{(t)} \cdot \bar{m}^{(t)} &= \bar{p}^{(t)} \cdot (Ax^{(t)} - b) \\ &= \bar{p}^{(t)} \cdot Ax^{(t)} - \bar{p}^{(t)} \cdot b \\ &\geq 0 \end{split}$$

$$\bar{m}_i^{(t)} = a_i x^{(t)} - b_i$$

$$egin{aligned} ar{ar{p}^{(t)} \cdot ar{m}^{(t)}} &= ar{p}^{(t)} \cdot (Ax^{(t)} - b) \ &= ar{p}^{(t)} \cdot Ax^{(t)} - ar{p}^{(t)} \cdot b \ &\geq 0 \end{aligned} egin{aligned} & ar{T} \sum_{t \leq T} ar{m}_i^{(t)} &= ar{T} \sum_{t \leq T} a_i^{ op} x^{(t)} - b_i \ &= a_i^{ op} \left(rac{1}{T} \sum_{t \leq T} x^{(t)}
ight) - b_i \ &= a_i^{ op} \widetilde{x} - b_i \end{aligned}$$

$$\frac{1}{T} \sum_t \vec{p}^{(t)} \cdot \vec{m}^{(t)} \leq \frac{1}{T} \sum_t m_i^{(t)} + 2\epsilon$$

$$\frac{1}{T} \sum_{t \le T} \bar{p}^{(t)} \cdot \bar{m}^{(t)} \le \frac{1}{T} \sum_{t \le T} \bar{m}_i^{(t)} + \epsilon$$

$$\begin{split} \bar{p}^{(t)} \cdot \bar{m}^{(t)} &= \bar{p}^{(t)} \cdot (Ax^{(t)} - b) \\ &= \bar{p}^{(t)} \cdot Ax^{(t)} - \bar{p}^{(t)} \cdot b \\ &\geq 0 \end{split}$$

$$\bar{m}_i^{(t)} = a_i x^{(t)} - b_i$$

$$egin{aligned} ar{ar{p}^{(t)} \cdot ar{m}^{(t)}} &= ar{p}^{(t)} \cdot (Ax^{(t)} - b) \ &= ar{p}^{(t)} \cdot Ax^{(t)} - ar{p}^{(t)} \cdot b \ &\geq 0 \end{aligned} egin{aligned} & ar{T} \sum_{t \leq T} ar{m}_i^{(t)} &= ar{T} \sum_{t \leq T} a_i^{ op} x^{(t)} - b_i \ &= a_i^{ op} \left(rac{1}{T} \sum_{t \leq T} x^{(t)}
ight) - b_i \ &= a_i^{ op} \widetilde{x} - b_i \end{aligned}$$

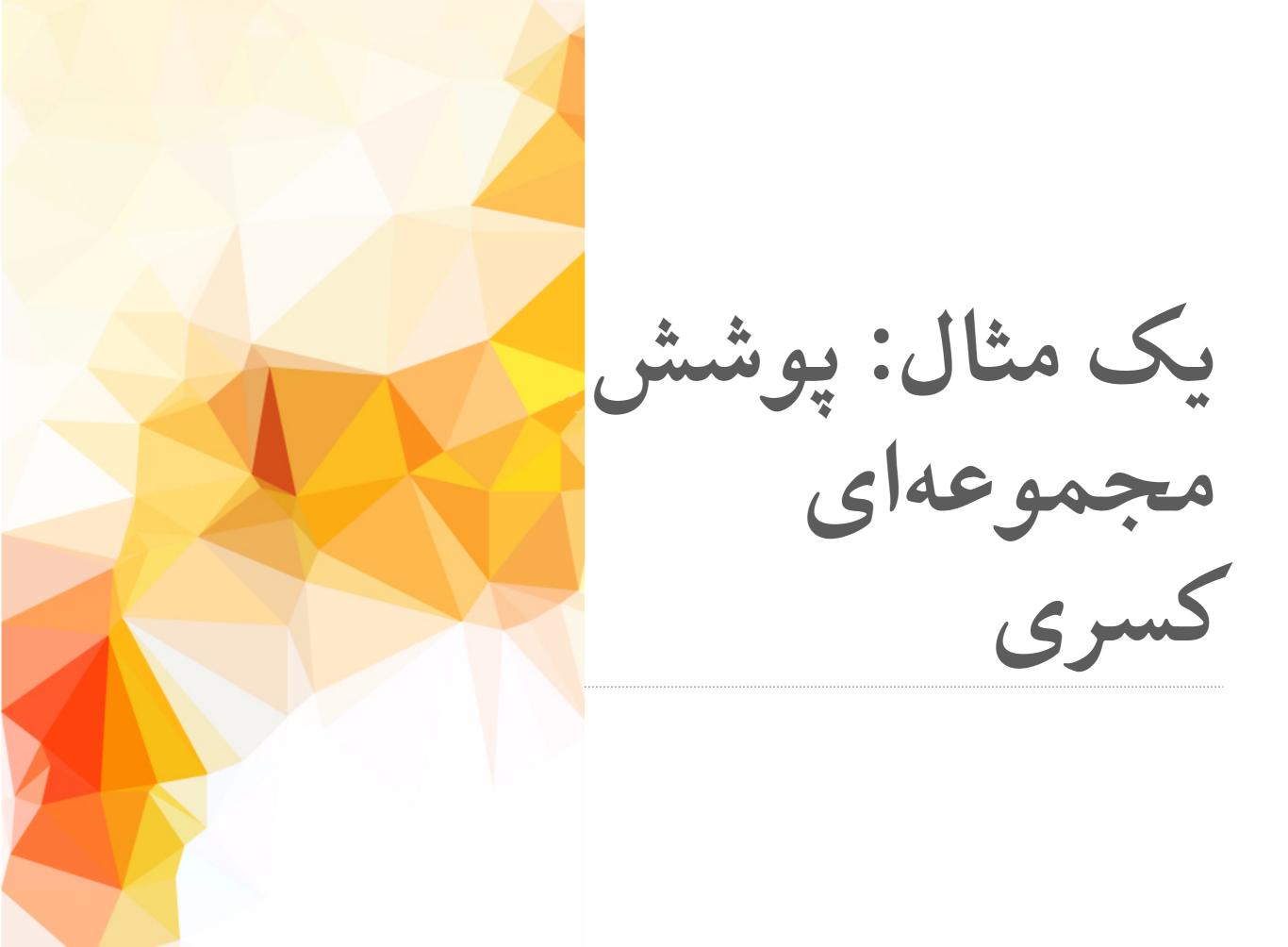
$$\forall i: \quad a_i^{\top} \widetilde{x} - b_i + \epsilon \ge 0$$
$$a_i^{\top} \widetilde{x} \ge b_i - \epsilon$$

 $: \rho$ مسئله

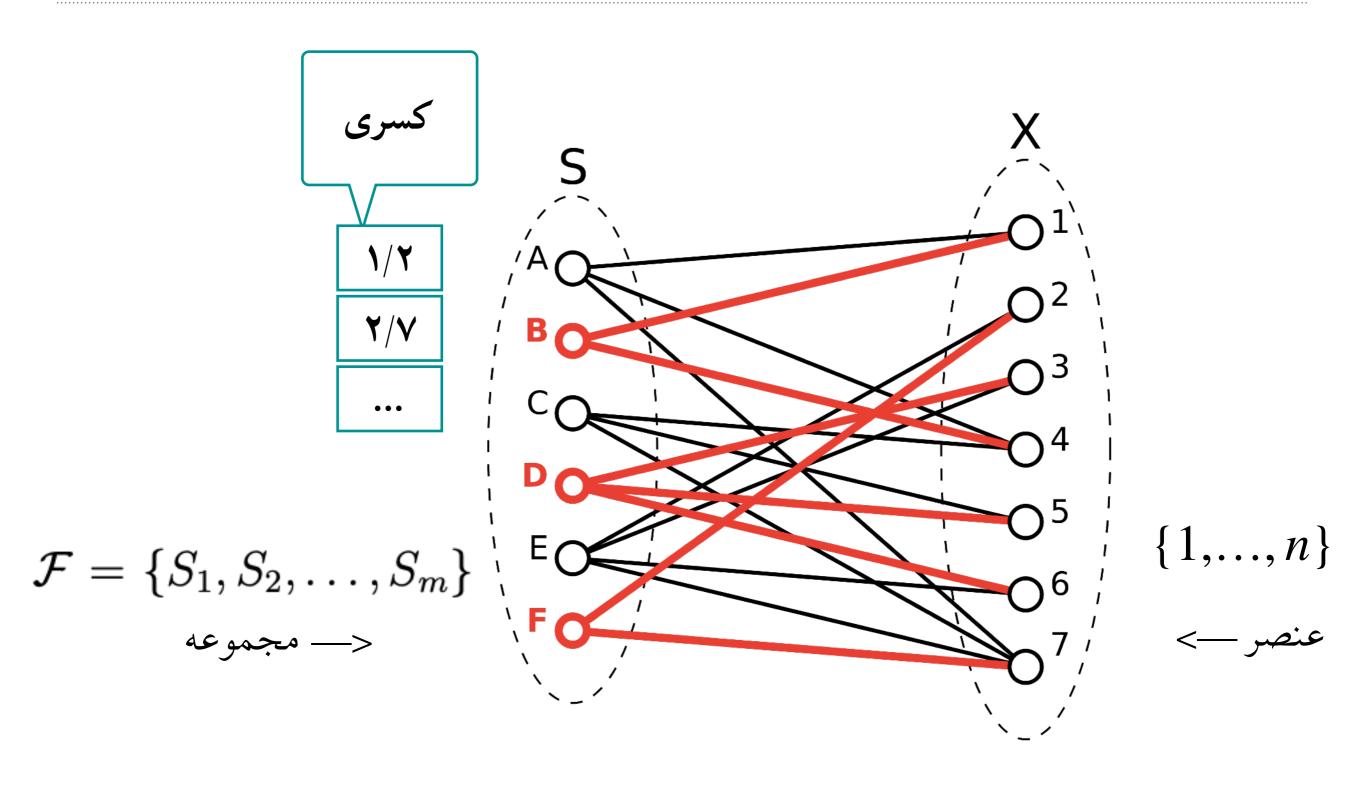
$$\rho_t = \max\{1, \max_{i, t' \le t} \{|a_i^\top x^{(t')} - b_i|\}\}$$

زمان اجرا:

$$O\left(\frac{\log m}{\epsilon^2}\rho^2\right)$$

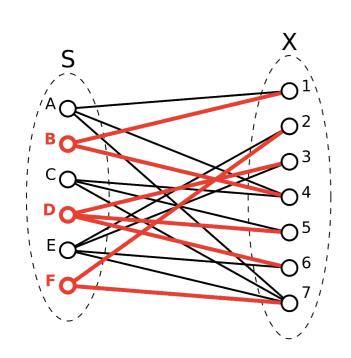


صورت مسئله پوشش مجموعهای



برنامهريزي خطي

$$\min \sum_{S} x_{S}$$
 s.t. $\sum_{S \ni e} x_{S} \ge 1 \quad \forall e$ $x_{S} \ge 0$



$$\min \sum_S x_S$$

s.t.
$$\sum_{S\ni e} x_S \ge 1 \quad \forall e$$

$$x_S \geq 0$$

$$\min c^{\top} x$$

s.t.
$$Ax \geq b$$

$$x \ge 0$$

ایده:

تبدیل به تعدادی

هر سطر یک مشاور

- وزندهی به مشاوران

- یک نامعادله از ترکیب وزنی معادلهها

- خطای مشاور i: خوبی نامعادله i.

- بهروزرسانی وزنها

$$K = \{ x \in \mathbb{R}^n \mid x \ge 0, c^\top x = \text{OPT} \}$$
$$\alpha^\top x \ge \beta$$

$$\min \sum_{S} x_{S}$$

s.t.
$$\sum x_S \ge 1 \quad \forall e$$

 $S \ni e$

$$x_S \geq 0$$

$$\min c^{\top} x$$

s.t.
$$Ax \geq b$$

$$x \ge 0$$

ایده:

تبدیل به تعدادی

هر سطر یک مشاور

وزندهی به مشاوران

- یک نامعادله از ترکیب وزنی معادلهها

- خطای مشاور i: خوبی نامعادله i.

- بەروزرسانى وزنھا

$$K = \{ x \in \mathbb{R}^n \mid x \ge 0, c^\top x = \text{OPT} \}$$
$$\alpha^\top x \ge \beta$$

$$K = \{ \sum_{S} x_{S} = L, x_{S} \ge 0 \}$$
$$\alpha^{\top} x \ge \beta$$

$$\min \sum_{S} x_{S}$$

$$\min \sum_{S} x_{S}$$

s.t.
$$\sum x_{S} \ge 1 \quad \forall e$$

$$x_S \ge 0$$

$$K = \{ \sum_{S} x_{S} = L, x_{S} \ge 0 \} \}$$
$$\alpha^{\top} x \ge \beta$$

$$\min \sum_S x_S$$

s.t.
$$\sum x_S \ge 1 \quad \forall e$$

$$x_S \geq 0$$

اىدە:

$$\sum_{e} \bar{p}_e \sum_{S \ni e} x_S \ge \sum_{e} \bar{p}_e \cdot 1$$

$$K = \{ \sum_{S} x_{S} = L, x_{S} \ge 0 \} \}$$
$$\alpha^{\top} x \ge \beta$$

$$\min \sum_S x_S$$

s.t.
$$\sum x_S \ge 1 \quad \forall e$$

$$x_S \ge 0$$

ایده:

$$\sum_{e} \bar{p}_e \sum_{S \ni e} x_S \ge \sum_{e} \bar{p}_e \cdot 1 = 1$$

$$K = \{ \sum_{S} x_S = L, x_S \ge 0 \}$$
$$\alpha^{\top} x \ge \beta$$

$$\min \sum_{S} x_{S}$$

s.t.
$$\sum x_S \ge 1 \quad \forall e$$

$$x_S \ge 0$$

یده:

$$\sum_{e} \bar{p}_e \sum_{S \ni e} x_S \ge \sum_{e} \bar{p}_e \cdot 1 = 1$$

$$\iff \sum_{S} x_S \sum_{e \in S} \bar{p}_e \ge 1$$

$$K = \{ \sum_{S} x_{S} = L, x_{S} \ge 0 \} \}$$

$$\alpha^{\top} x \ge \beta$$

$$\min \sum_{S} x_{S}$$

s.t.
$$\sum x_S \ge 1 \quad \forall e$$

$$x_S \ge 0$$

يده:

$$\sum_{e} \bar{p}_e \sum_{S \ni e} x_S \ge \sum_{e} \bar{p}_e \cdot 1 = 1$$

$$\iff \sum_{S} x_S \sum_{e \in S} \bar{p}_e \ge 1$$

$$\iff \sum_{S} x_S \cdot p(S) \ge 1$$

$$K = \{ \sum_{S} x_{S} = L, x_{S} \ge 0 \} \}$$

$$\alpha^{\top} x \ge \beta$$

$$\min \sum_{S} x_{S}$$

s.t.
$$\sum x_S \ge 1 \quad \forall e$$

$$x_S \geq 0$$

ایده:

$$\sum_{e} \bar{p}_e \sum_{S \ni e} x_S \ge \sum_{e} \bar{p}_e \cdot 1 = 1$$

$$\iff \sum_{S} x_S \sum_{e \in S} \bar{p}_e \ge 1$$

$$\iff \sum_{S} x_S \cdot p(S) \ge 1$$

$$K = \{ \sum_{S} x_{S} = L, x_{S} \ge 0 \}$$

$$K = \{ \sum_S x_S = L, x_S \ge 0 \} \}$$

$$\alpha^\top x \ge \beta$$

$$\min \sum_{S} x_{S}$$

s.t.
$$\sum x_S \ge 1 \quad \forall e$$

$$x_S \geq 0$$

 $L = x_S$ يکي از

$$\sum_{e} \bar{p}_e \sum_{S \ni e} x_S \ge \sum_{e} \bar{p}_e \cdot 1 = 1$$

$$\iff \sum_{S} x_S \sum_{e \in S} \bar{p}_e \ge 1$$

$$\iff \sum_{S} x_S \cdot p(S) \ge 1$$

$$K = \{ \sum_{S} x_{S} = L, x_{S} \ge 0 \}$$

$$K = \{\sum_S x_S = L, x_S \ge 0\}$$

$$\alpha^\top x \ge \beta$$

$$\frac{1}{T} \sum_{t} \vec{p}^{(t)} \cdot \vec{m}^{(t)} \le \frac{1}{T} \sum_{t} m_i^{(t)} + 2\epsilon$$

$$= \rho$$

$$\max_{e} \sum_{S \ni e} x_S - 1 \le L - 1 \le m - 1$$

$$\frac{1}{T} \sum_{t} \vec{p}^{(t)} \cdot \vec{m}^{(t)} \le \frac{1}{T} \sum_{t} m_i^{(t)} + 2\epsilon$$

$$\max_{e} \sum x_S - 1 \le L - 1 \le m - 1$$

$$\sum_{S}\widetilde{x}_{S}=L$$
نتيجه: $1-\epsilon$ نتيجه: $\widetilde{x}>0$

$$\frac{1}{T} \sum_{t} \vec{p}^{(t)} \cdot \vec{m}^{(t)} \le \frac{1}{T} \sum_{t} m_i^{(t)} + 2\epsilon$$

$$= \rho$$

$$\max_{e} \sum_{S \ni e} x_S - 1 \le L - 1 \le m - 1$$

$$\sum_{S}\widetilde{x}_{S}=L$$
نتيجه: $\widehat{x}=\widetilde{x}/(1-\epsilon)$ $\sum_{S
in e}\widetilde{x}_{S}\geq 1-\epsilon$ نتيجه: $\widetilde{x}\geq 0$

$$\frac{1}{T} \sum_{t} \vec{p}^{(t)} \cdot \vec{m}^{(t)} \le \frac{1}{T} \sum_{t} m_i^{(t)} + 2\epsilon$$

$$= \rho$$

$$\max_e \sum_{S \ni e} x_S - 1 \le L - 1 \le m - 1$$

$$\sum_{S} \widehat{x}_{S} = \frac{L}{1 - \epsilon} \approx L(1 + \epsilon)$$

$$\sum \widehat{x}_S \ge 1$$

$$\widetilde{x} \geq 0$$

$$\sum_{S} \widetilde{x}_{S} = L$$

$$\widehat{x} = \widetilde{x}/(1-\epsilon)$$
 نتیجه: $\widehat{x} = \widetilde{x}/(1-\epsilon)$ کتیجه:

$$\widetilde{x} \geq 0$$

مسئله پژوهشی: incentive + MUW

• مدیریت گوگل + استخدام مدیرعامل

منابع

- https://jeremykun.com/2017/02/27/the-reasonable-effectiveness- of-the-multiplicative-weights-update-algorithm
 - https://courses.cs.washington.edu/courses/cse521/10wi/kale- thesis-chap2.pdf
 - https://www.cs.cmu.edu/afs/cs.cmu.edu/academic/class/15859_ f11/www/notes/lecture16.pdf