

بسم الله الرحمن الرحيم

يادگيري بندپت

جلسه ۱۱:

وحدت بندپت‌های خطی — فصل ۲۹

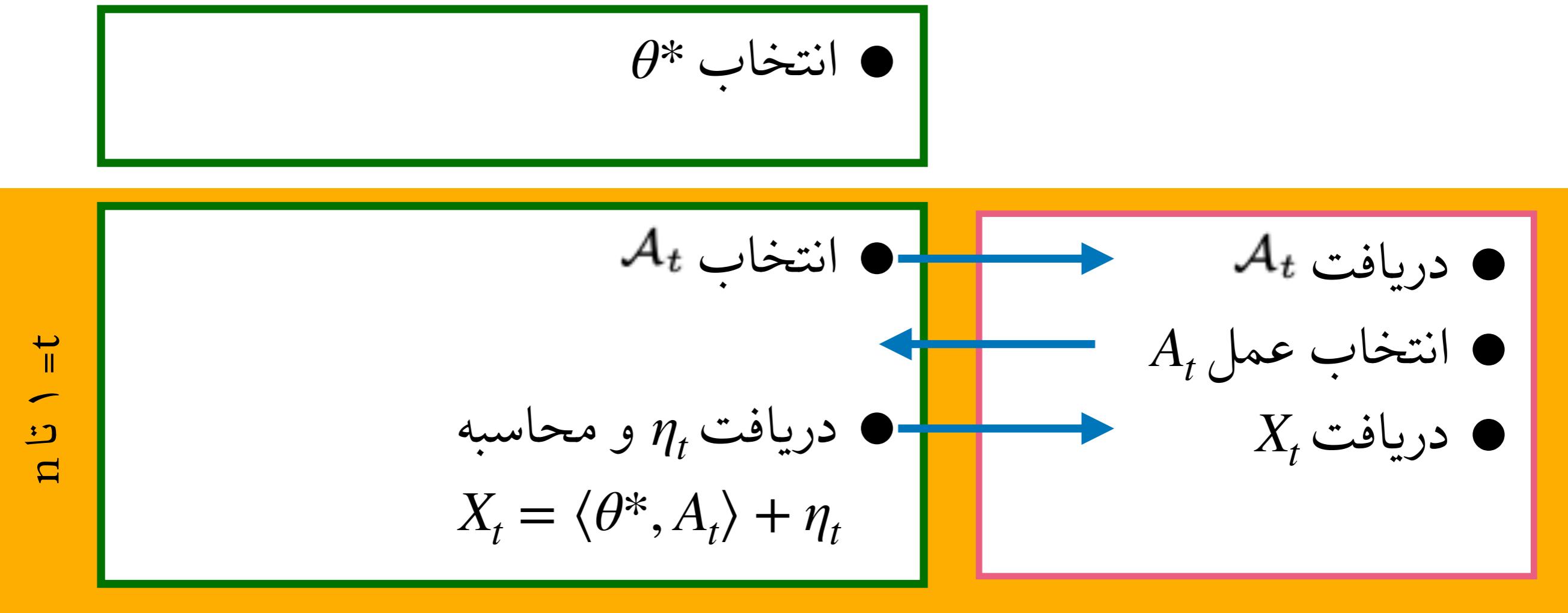
نرم بهار ۱۳۹۹ - ۱۴۰۰

مرو ر بندیت خطی

تصادفی و دشمنانه

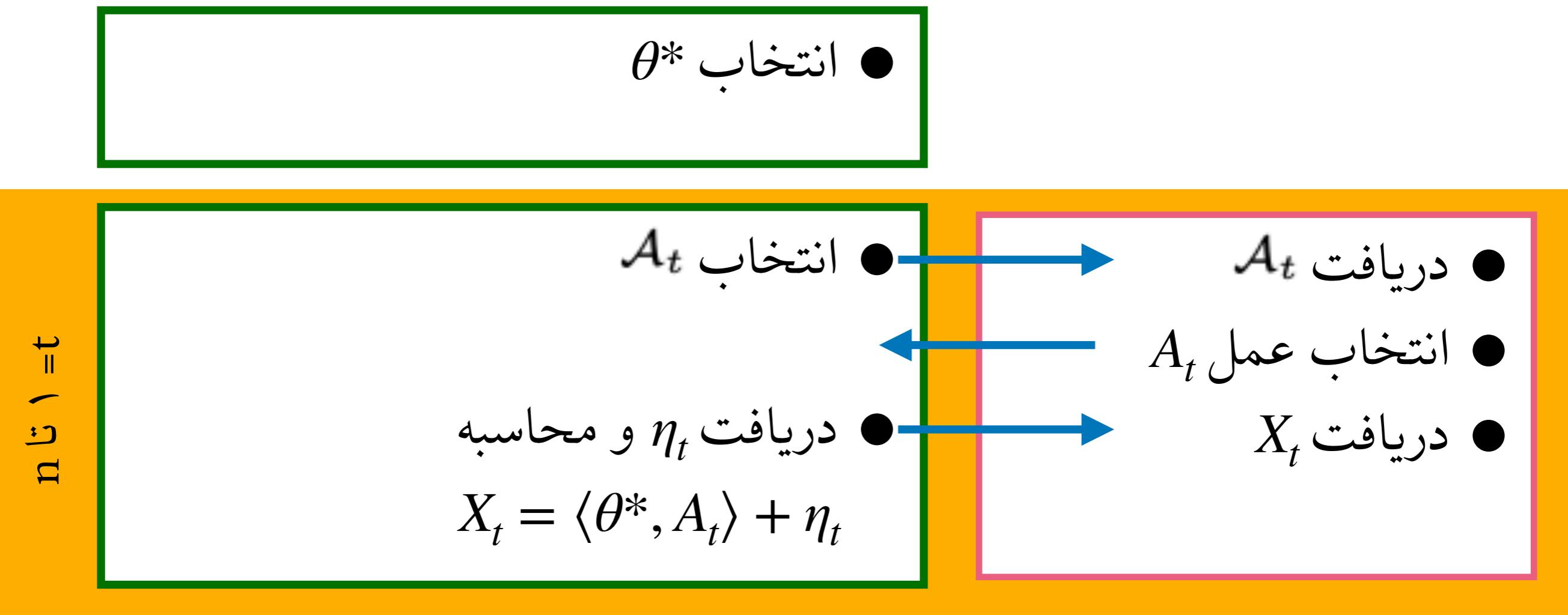


پندیت خطی تصادفی



انتخاب بهترین رقیب:

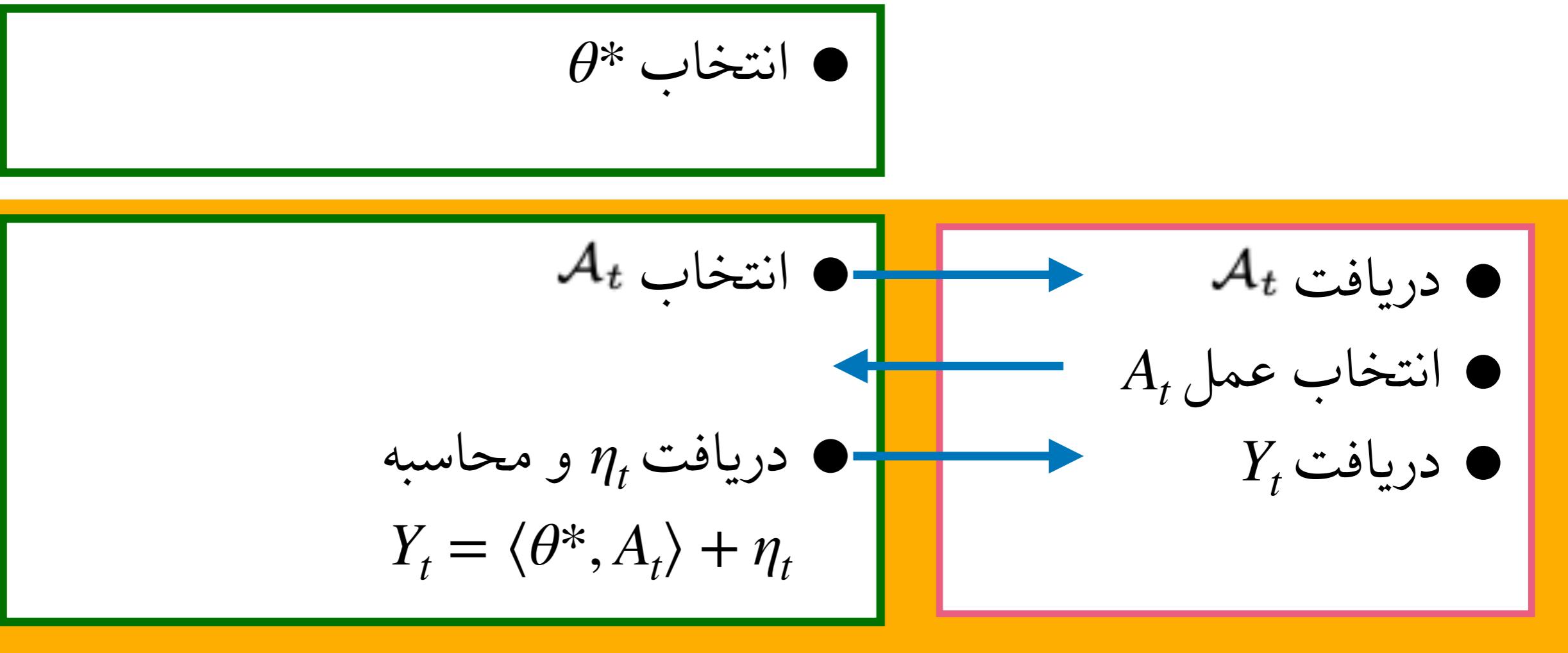
پندیت خطی تصادفی



انتخاب بهترین رقیب:

$$\mathbb{E} \left[\sum_{t=1}^n \max_{a \in \mathcal{A}_t} \langle \theta^*, a \rangle - \sum_{t=1}^n X_t \right]$$

پندیت خطی تصادفی (نسخه ضر)



Inside a green-bordered box, the following equation is shown:

انتخاب بهترین رقیب:

$$\mathbb{E} \left[\sum_{t=1}^n Y_t - \min_{a_t \in A_t} \langle \theta^*, a_t \rangle \right]$$

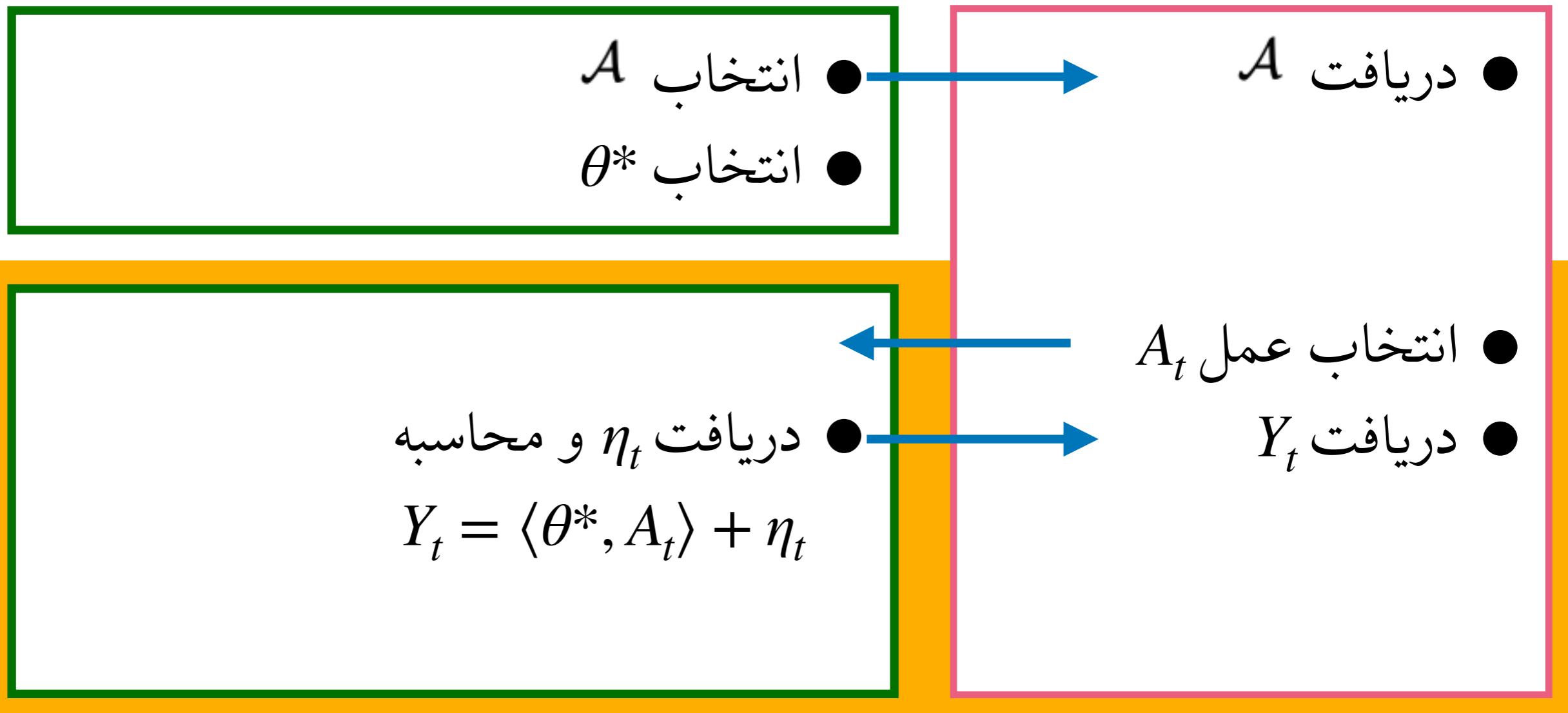
$$\mathbb{E} \left[\sum_{t=1}^n Y_t - \min_{a_t \in A_t} \langle \theta^*, a_t \rangle \right]$$

$$= \mathbb{E} \left[\sum_{t=1}^n (1 - X_t) - \min_{a_t \in A_t} (1 - \langle \theta^*, a_t \rangle) \right]$$

$$= \mathbb{E} \left[- \sum_{t=1}^n X_t - \min_{a_t \in A_t} (- \langle \theta^*, a_t \rangle) \right]$$

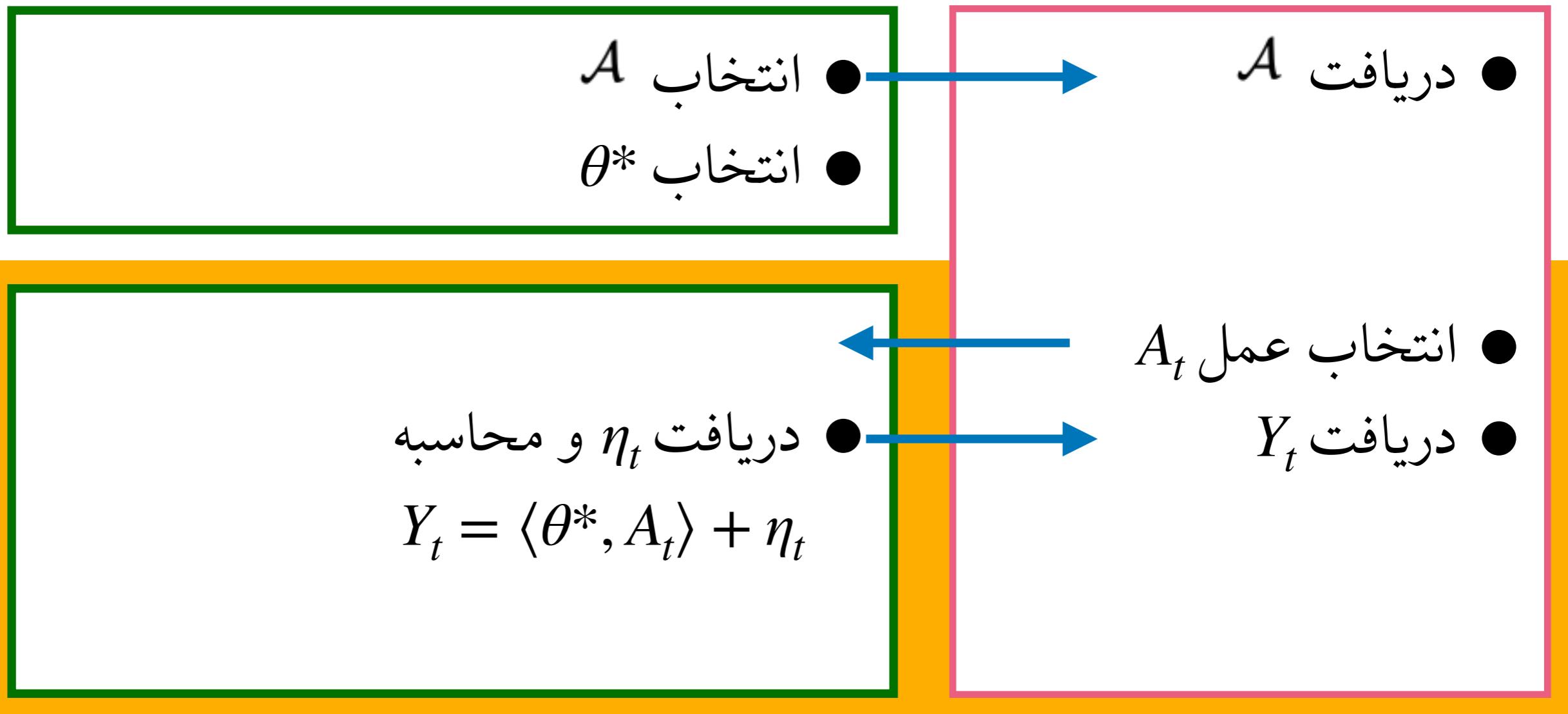
$$= \mathbb{E} \left[\max_{a_t \in A_t} \langle \theta^*, a_t \rangle - \sum_{t=1}^n X_t \right]$$

بندیت خطی تصادفی (نسخه ضرر) – مجموعه عملیات ثابت



انتخاب بهترین رقیب:

بندیت خطی تصادفی (نسخه ضرر) – مجموعه عملیات ثابت



انتخاب بهترین رقیب:

$$R_n = \sum_{t=1}^n \mathbb{E} [\langle A_t, \theta \rangle] - n \inf_{a \in \mathcal{A}} \langle a, \theta \rangle,$$

پندیت خطی تصادفی - کرانها

برای الگوریتم UCB

$$R_n \leq Cd\sqrt{n} \log(nL),$$

پندیت خطی تصادفی - کرانها

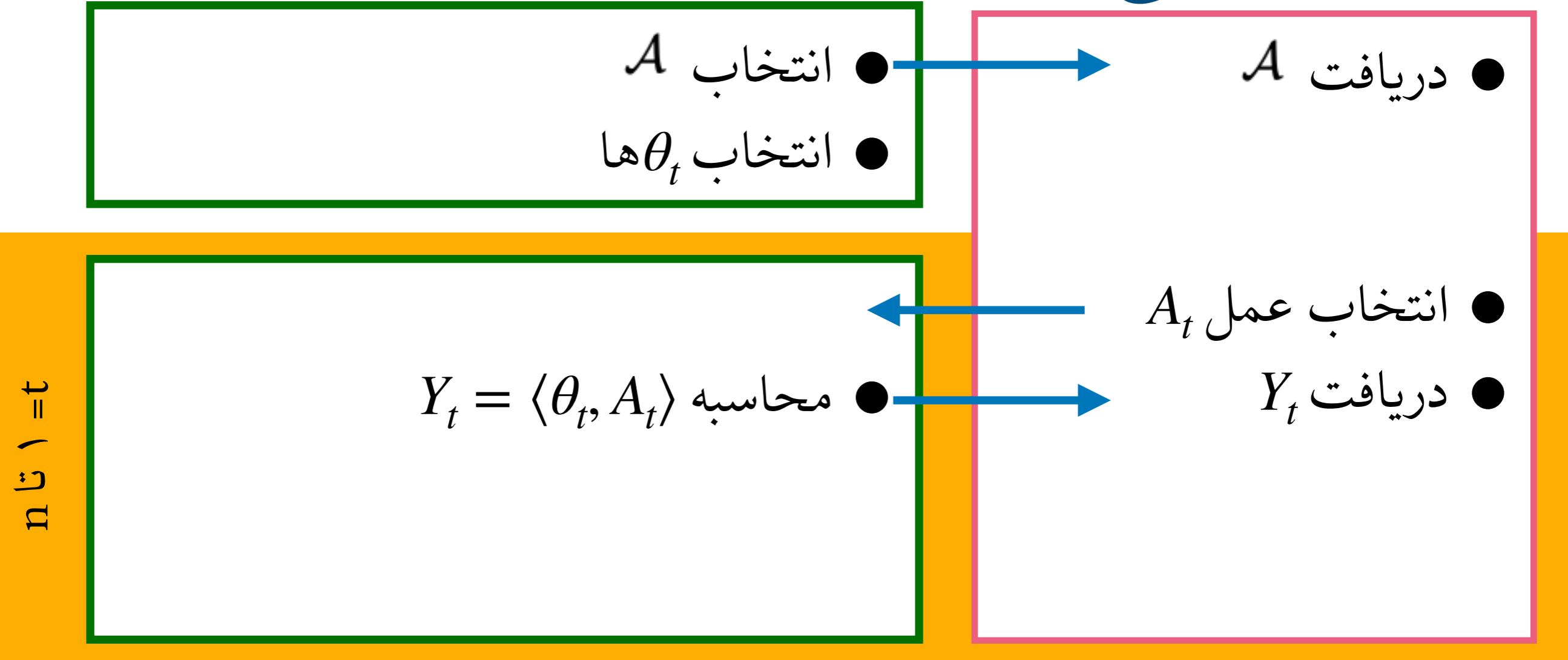
برای الگوریتم UCB

$$R_n \leq Cd\sqrt{n} \log(nL),$$

در گوی واحد

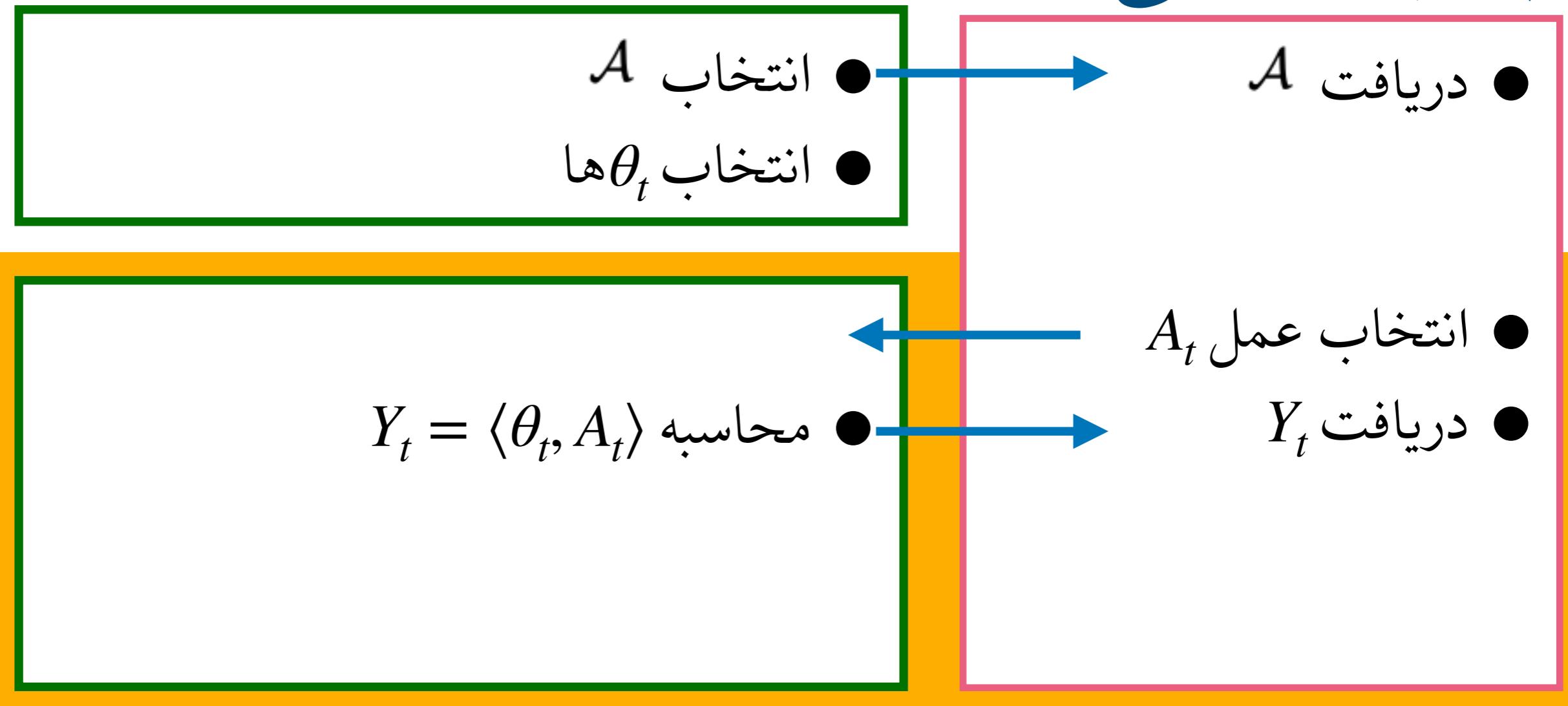
$$R_n(\mathcal{A}, \theta) \geq d\sqrt{n}/(16\sqrt{3}).$$

پندیت خطی دشمنانه



انتخاب بهترین رقیب:

پندیت خطی دشمنانه



انتخاب بهترین رقیب:

$$R_n = \sum_{t=1}^n \mathbb{E} [\langle A_t, \theta_t \rangle] - n \inf_{a \in \mathcal{A}} \langle a, \bar{\theta}_n \rangle$$

پندیت خطی دشمنانه – کران‌ها

با الگوریتم EXP3 برای $k = |\mathcal{A}|$

$$R_n \leq 2\sqrt{3dn \log(k)}$$

پندیت خطی دشمنانه – کران‌ها

با الگوریتم EXP3 برای $k = |\mathcal{A}|$

$$R_n \leq 2\sqrt{3dn \log(k)}$$

با الگوریتم وزن‌های نمایی پیوسته برای \mathcal{A} فشرده و محدب

$$R_n \leq 2d\sqrt{3n(1 + \log_+(2n/d))}$$

بندیت خطی دشمنانه – کران‌ها

با الگوریتم EXP3 برای A

$$R_n \leq 2\sqrt{3dn \log(k)}$$

با الگوریتم وزن‌های نمایی پیوسته برای A فشرده و محدب

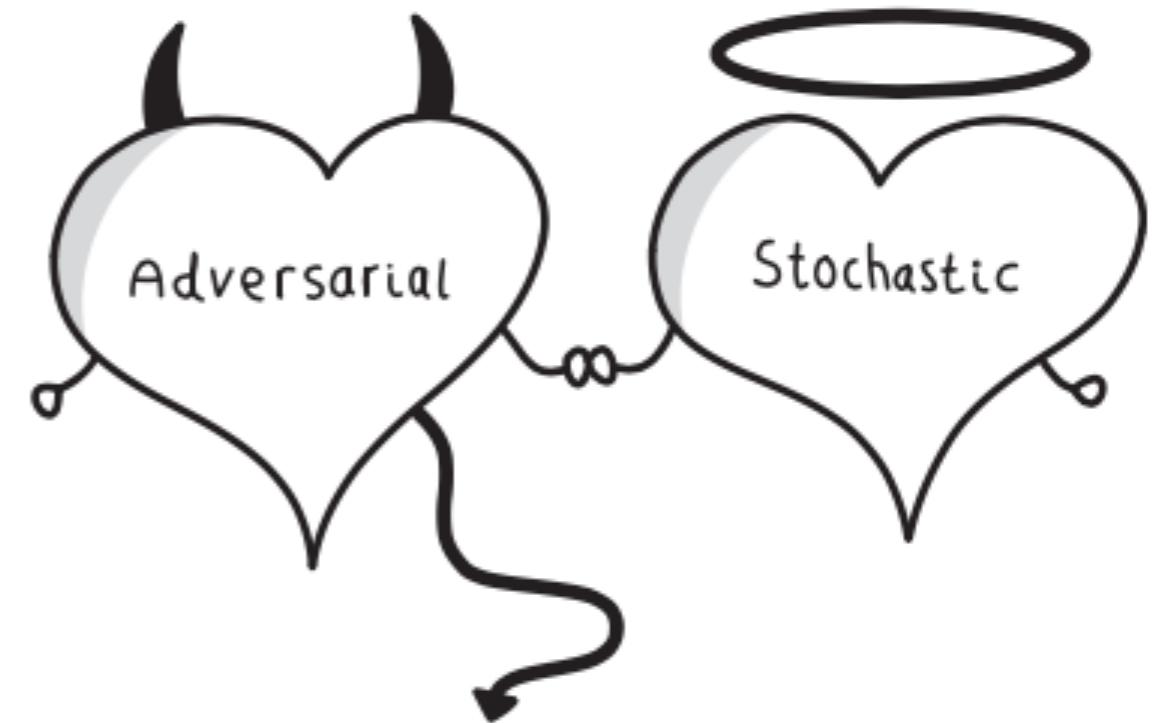
$$R_n \leq 2d\sqrt{3n(1 + \log_+(2n/d))}$$

با الگوریتم پیروی از پیش‌روی منظم شده روی گوی واحد

$$R_n \leq 2\sqrt{3nd \log(n)}.$$

وحدت بندیت‌ها

تصادفی و دشمنانه



تصادفی

$$Y_t = \langle A_t, \theta \rangle + \eta_t,$$

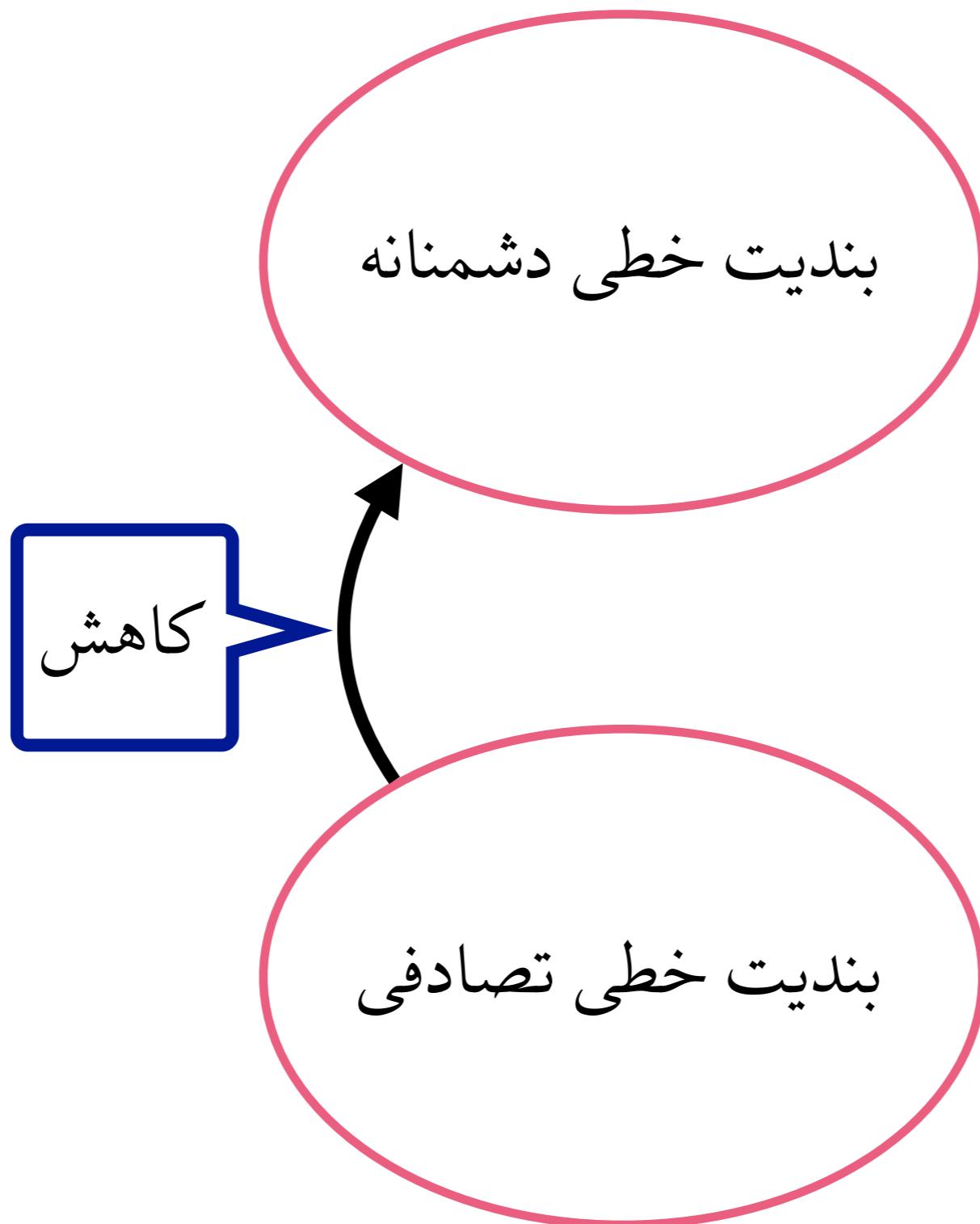
$$R_n = \sum_{t=1}^n \mathbb{E} [\langle A_t, \theta \rangle] - n \inf_{a \in \mathcal{A}} \langle a, \theta \rangle,$$

دشمنانه

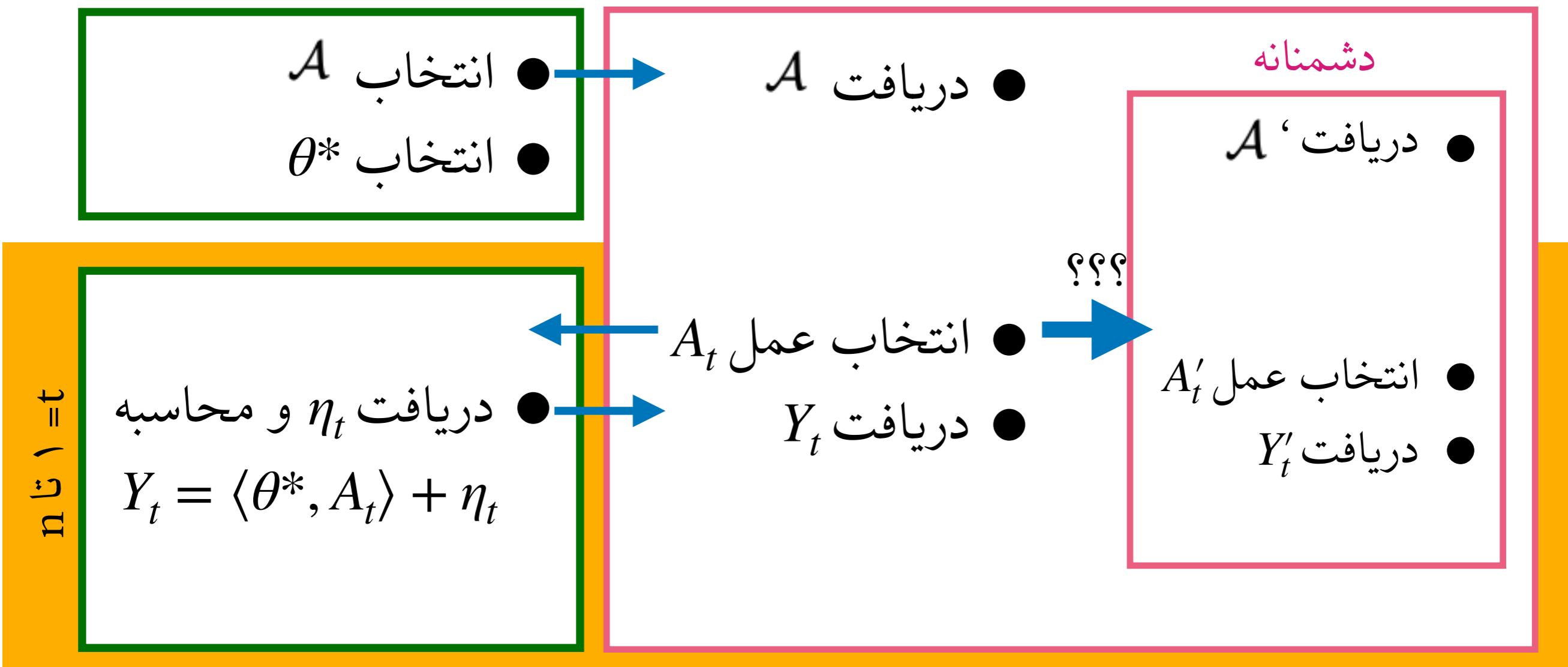
$$Y_t = \langle A_t, \theta_t \rangle,$$

$$R_n = \sum_{t=1}^n \mathbb{E} [\langle A_t, \theta_t \rangle] - n \inf_{a \in \mathcal{A}} \langle a, \bar{\theta}_n \rangle.$$

۱- کاهش تصادفی به دشمنانه



کاہش



انتخاب بهترین رقیب:

اپدہ: پک بعد جدید

فرض: $|\langle a, \theta \rangle + \eta_t| \leq 1$

$$\mathcal{A}_{\text{aug}} = \{(a, 1) : a \in \mathcal{A}\} \subset \mathbb{R}^{d+1}$$

انتخاب A

انتخاب θ^*

دریافت A

دشمنانه

دریافت ' A '

ت = ت

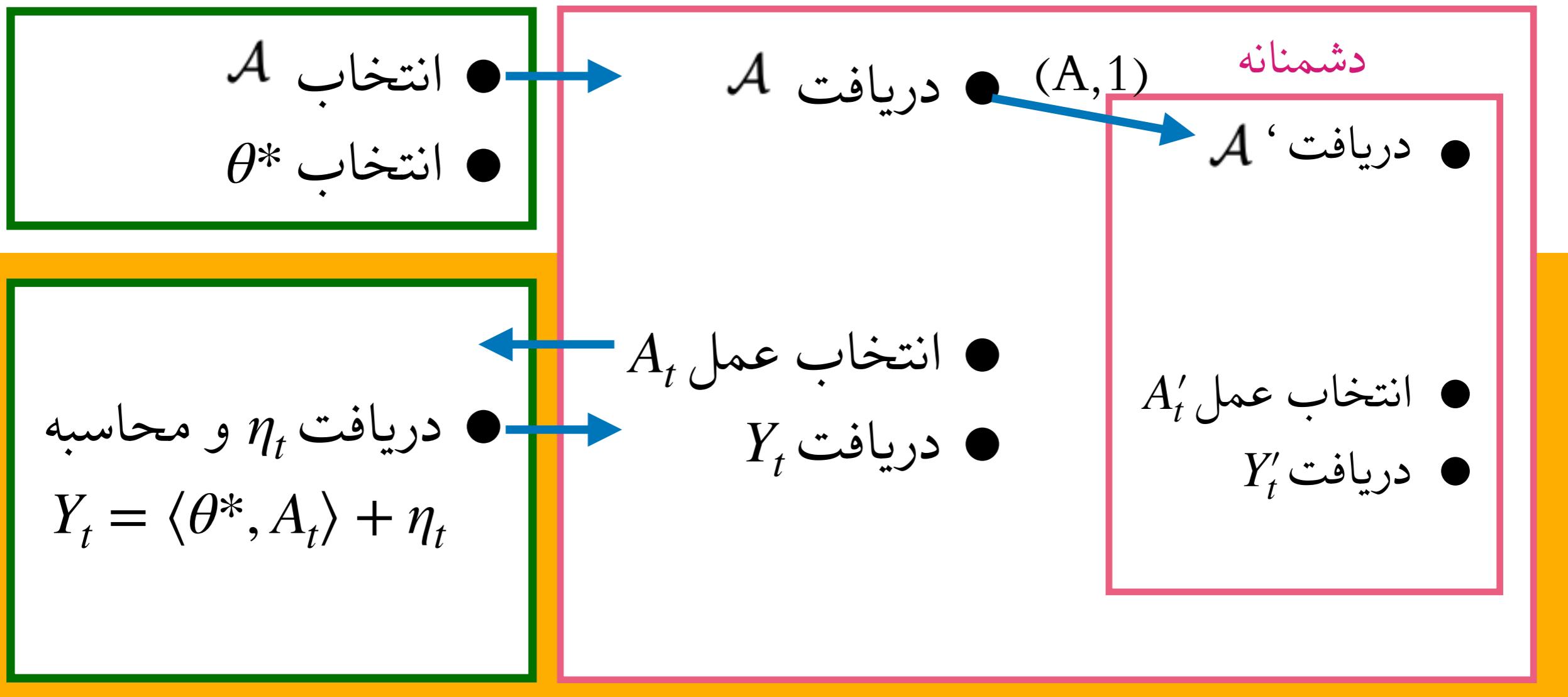
دریافت η_t و محاسبه
 $Y_t = \langle \theta^*, A_t \rangle + \eta_t$

انتخاب عمل A_t

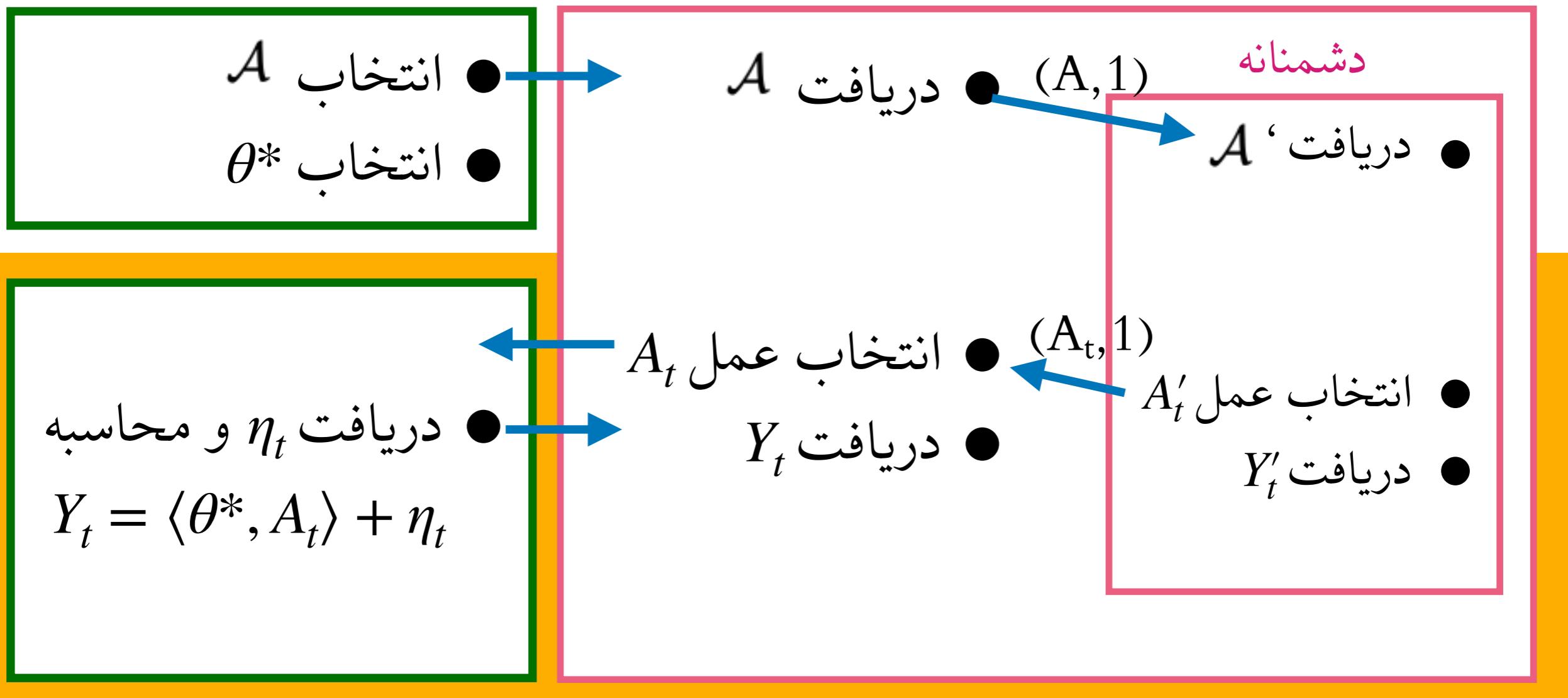
دریافت Y_t

انتخاب عمل ' A'_t '
دریافت ' Y'_t '

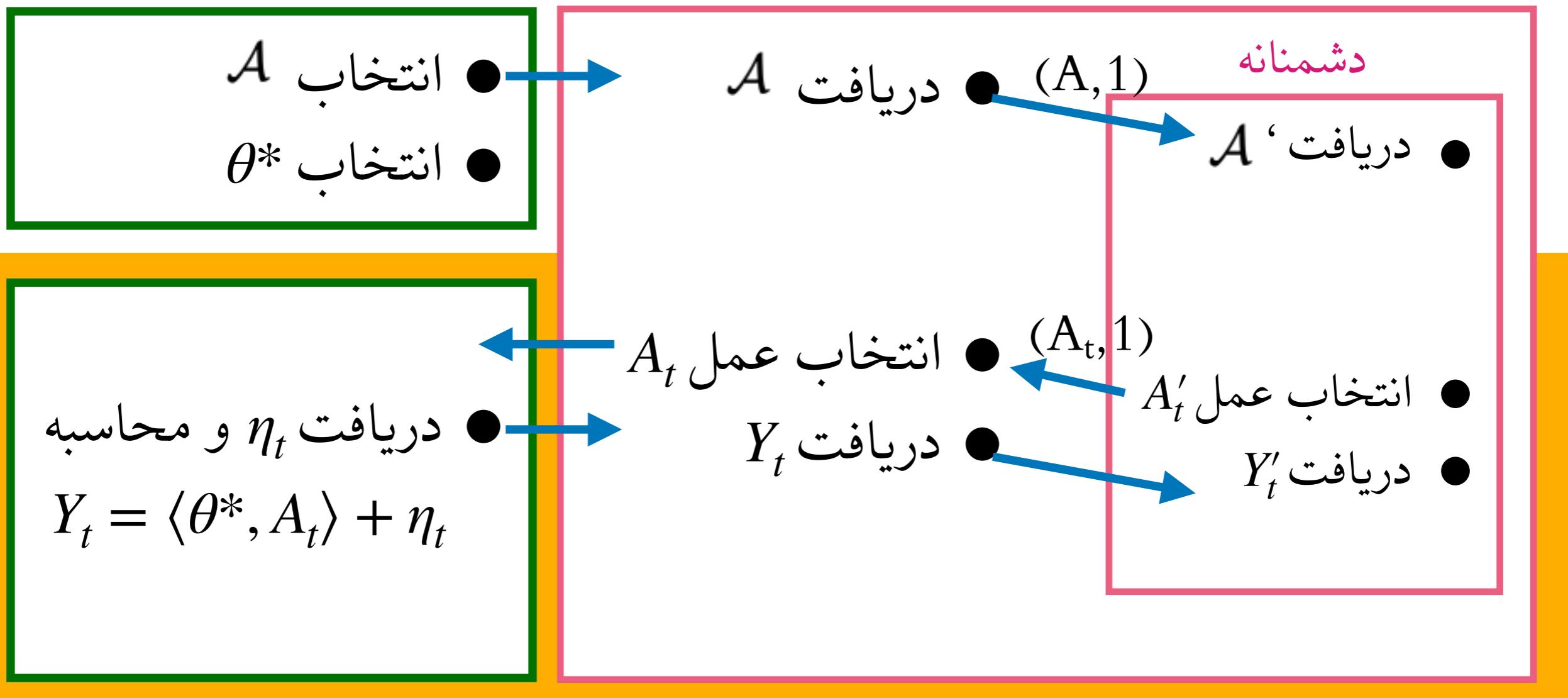
انتخاب بهترین رقیب:



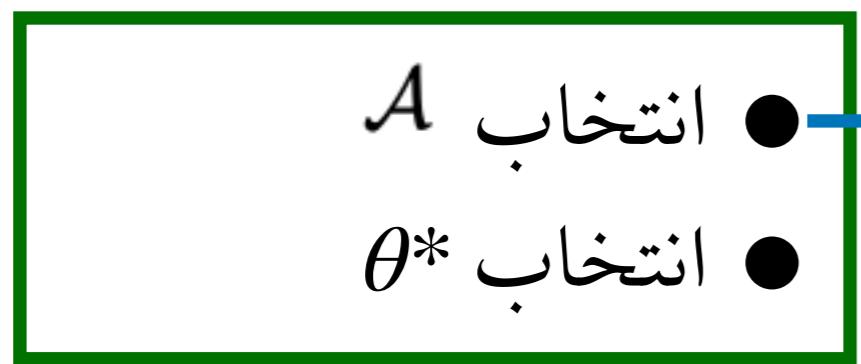
انتخاب بهترین رقیب:



انتخاب بهترین رقیب:



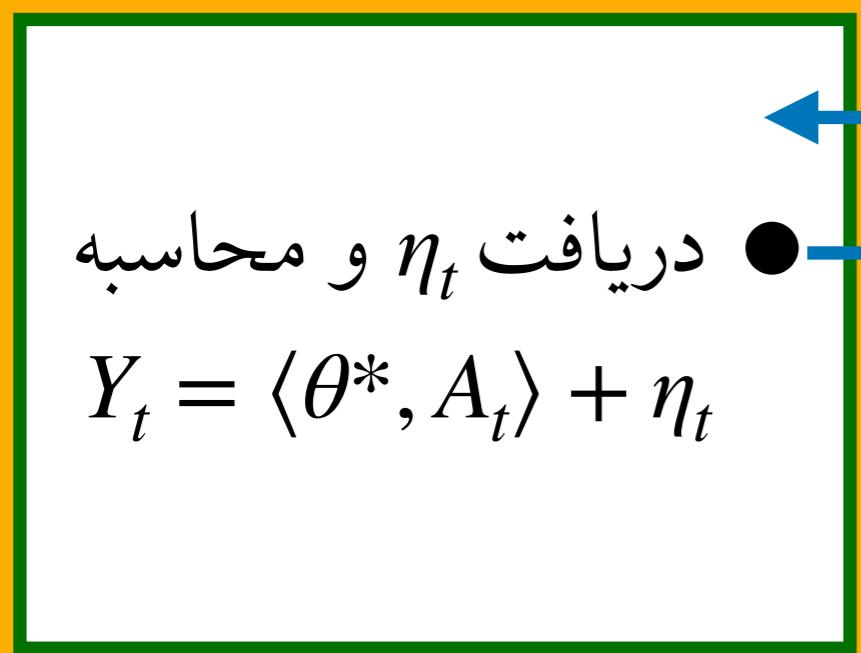
انتخاب بهترین رقیب:



\mathcal{A} دریافت

دشمنانه

دریافت'



انتخاب عمل

دریافت

انتخاب عمل'

دریافت'

A_t

$(A_t, 1)$

A'_t

$$\theta_t = (\theta, \eta_t) \in \mathbb{R}^{d+1}$$

الگوريتم دشمنانه:

$$R'_n = \mathbb{E} \left[\sum_{t=1}^n \langle A'_t, \theta_t \rangle - \inf_{a' \in \mathcal{A}_{\text{aug}}} \sum_{t=1}^n \langle a', \theta_t \rangle \right] \leq B_n$$

$$A'_t = (A_t, 1)$$

$$a' = (a, 1)$$

$$\mathbb{E} \left[\sum_{t=1}^n \langle A_t, \theta \rangle - n \langle a_*, \theta \rangle \right] = \mathbb{E} \left[\sum_{t=1}^n \langle A'_t, \theta_t \rangle - n \langle a'_*, \bar{\theta}_n \rangle \right] \leq R'_n \leq B_n$$

● مشکل گوی واحد؟

● بین تصادفی و دشمنانه

$$R_n \leq Cd\sqrt{n \log(n)}$$

۲ - بندیت خطی تصادفی با نوافه پارامتر

$$Y_t = \langle A_t, \theta_t \rangle$$

تصادفی و مستقل از
توزیع ν

$$\theta = \int x v(dx)$$

$$Y_t = \langle A_t, \theta_t \rangle = \langle A_t, \theta \rangle + \langle A_t, \theta_t - \theta \rangle.$$

$$Y_t = \langle A_t, \theta \rangle + \tilde{\eta}_t$$

$$\tilde{\eta}_t = \langle A_t, \theta_t - \theta \rangle$$

$$\mathbb{E}_t [\tilde{\eta}_t] = 0.$$

واریانس نوفه

$$\mathbb{V}_t[\tilde{\eta}_t] = \mathbb{E}_t[\langle A_t, \theta_t - \theta \rangle^2]$$

$$= A_t^\top \mathbb{E}_t[(\theta_t - \theta)(\theta_t - \theta)^\top] A_t$$

$$= A_t^\top \Sigma A_t,$$

۳ - بندیت خطی زمینه‌ای

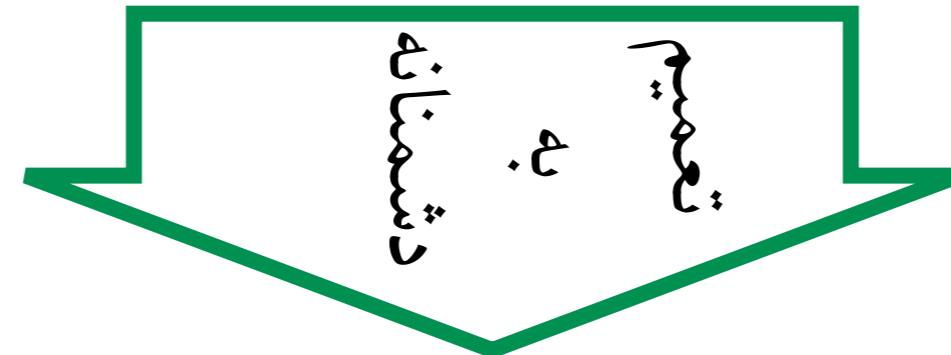
$$\operatorname{argmax}_{a \in \mathcal{A}_t} \langle a, \theta \rangle$$

$$\mathbb{E} \left[\sum_{t=1}^n \langle A_t - a_t^*, \theta \rangle \right] = \tilde{O}(d\sqrt{n}),$$

۳ - بندیت خطی زمینه‌ای

$$\operatorname{argmax}_{a \in \mathcal{A}_t} \langle a, \theta \rangle$$

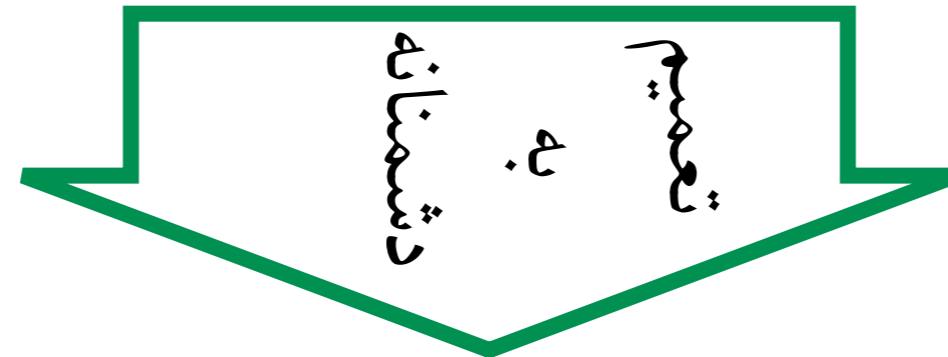
$$\mathbb{E} \left[\sum_{t=1}^n \langle A_t - a_t^*, \theta \rangle \right] = \tilde{O}(d\sqrt{n}),$$



۳ - بندیت خطی زمینه‌ای

$$\operatorname{argmax}_{a \in \mathcal{A}_t} \langle a, \theta \rangle$$

$$\mathbb{E} \left[\sum_{t=1}^n \langle A_t - a_t^*, \theta \rangle \right] = \tilde{O}(d\sqrt{n}),$$

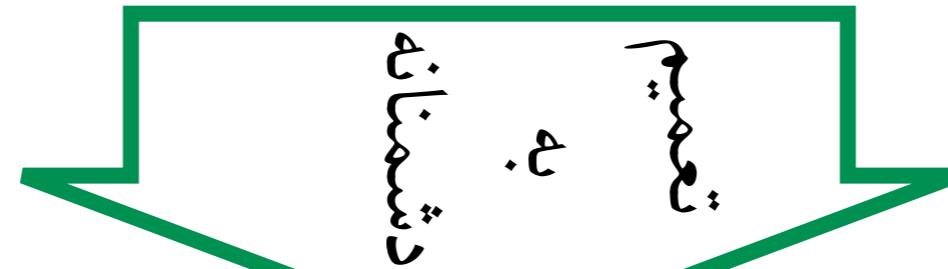


$$R_n(\Theta) = \max_{\theta \in \Theta} \mathbb{E} \left[\sum_{t=1}^n \langle A_t - a_t(\theta), y_t \rangle \right]$$

۳ - بندیت خطی زمینه‌ای

$$\operatorname{argmax}_{a \in \mathcal{A}_t} \langle a, \theta \rangle$$

$$\mathbb{E} \left[\sum_{t=1}^n \langle A_t - a_t^*, \theta \rangle \right] = \tilde{O}(d\sqrt{n}),$$



$$\operatorname{argmax}_{a \in \mathcal{A}_t} \langle a, \theta \rangle$$

$$R_n(\Theta) = \max_{\theta \in \Theta} \mathbb{E} \left[\sum_{t=1}^n \langle A_t - a_t(\theta), y_t \rangle \right]$$

$$\mathcal{A}_t \; = \; \{a_1(t),\ldots,a_k(t)\}$$

$$R_n=\max_{i\in[k]}\mathbb{E}\left[\sum_{t=1}^n\langle A_t-a_i(t),y_t\rangle\right]\leq 2\sqrt{3dn\log(k)}.$$

بسم الله الرحمن الرحيم

پادگیری بندیت

جلسه ۱۲:

پیروی از پیش روی منظم شده + کاهش آینه‌ای — فصل ۲۸

نرم بهار ۱۳۹۹ - ۱۴۰۰

صورت مسئله



©MARYAM RAD

درس یادگیری بندیت – ترم بهار ۱۳۹۹ – ۱۴۰۰

بهینه‌سازی خطی برخط

$$\mathcal{L} \subset \mathbb{R}^d$$

$$\mathcal{A} \subset \mathbb{R}^d$$

تفاوت با بندیت

۱ - انتخاب عمل

۲ - دریافت

۳ - هزینه:

بهینه‌سازی خطی برخط

$$\mathcal{L} \subset \mathbb{R}^d$$

$$\mathcal{A} \subset \mathbb{R}^d$$

تفاوت با بندیت

۱ - انتخاب عمل

۲ - دریافت

۳ - هزینه:

$$R_n(a) = \sum_{t=1}^n \langle a_t - a, y_t \rangle$$

$$R_n = \max_{a \in \mathcal{A}} R_n(a)$$

الگوریتم‌های پیشنهادی



روش‌های کاهش

$$A = \mathbb{R}^d$$

روش‌های کاهش

$$a_{t+1} = y_t$$

$$A = \mathbb{R}^d$$

روش‌های کاهش

$$A = \mathbb{R}^d$$

$$a_{t+1} = y_t$$

$$a_{t+1} = a_t - \eta y_t$$

روش‌های کاہش

$$A = \mathbb{R}^d$$

$$a_{t+1} = y_t$$

$$a_{t+1} = a_t - \eta y_t$$

محدب A

روش‌های کاہش

$$A = \mathbb{R}^d$$

$$a_{t+1} = y_t$$

$$a_{t+1} = a_t - \eta y_t$$

$$a_{t+1} = \arg \min_{a \in A} \langle a, y_t \rangle$$

محاسبه A

$$a_{t+1} = \Pi(a_t - \eta y_t)$$

روش‌های کاہش

$$A = \mathbb{R}^d$$

$$a_{t+1} = y_t$$

$$a_{t+1} = a_t - \eta y_t$$

$$a_{t+1} = \arg \min_{a \in A} \langle a, y_t \rangle$$

محاسبه A

$$a_{t+1} = \Pi(a_t - \eta y_t)$$

$$a_{t+1} = \arg \min_{a \in A} \eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t)$$

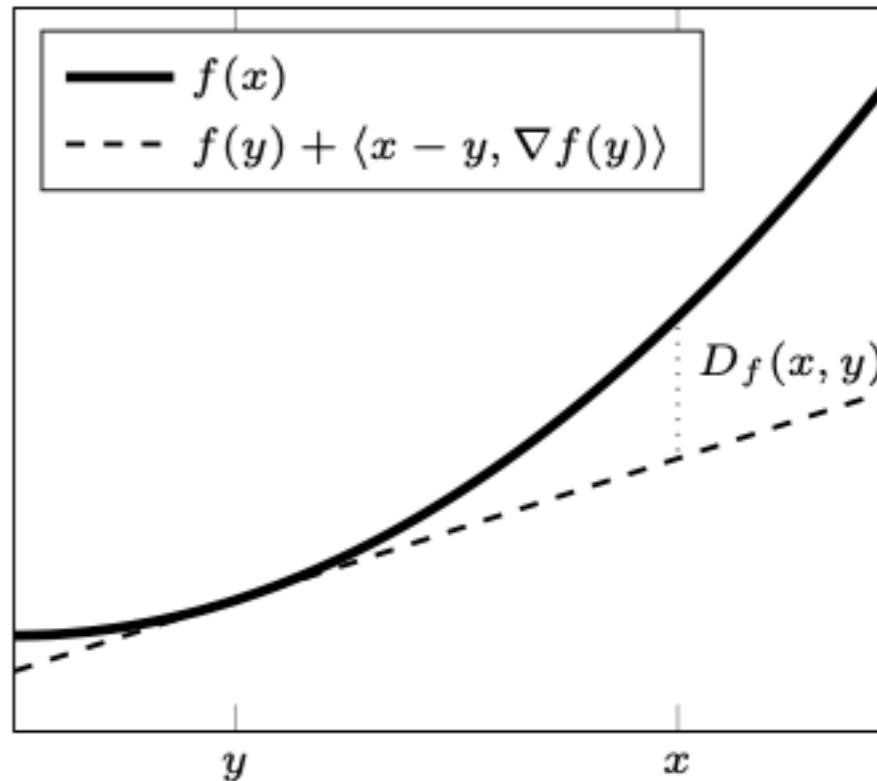
کاہش آینه‌ای

لژاندر: مانند بشقاب ته گود

$$a_1 = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} F(a)$$

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

$$D_f(x, y) = f(x) - f(y) - \langle x - y, \nabla f(y) \rangle$$



روش‌های پیروی از پیش‌رو

$$a_{t+1} = \arg \min_{a \in A} \sum_s \langle a, y_s \rangle$$

روش‌های پیروی از پیش‌رو

$$a_{t+1} = \arg \min_{a \in A} \sum_s \langle a, y_s \rangle$$

$$a_{t+1} = \arg \min_{a \in A} \eta \sum_s \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

پیروی از پیش روی منظم شده

$$a_1 = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} F(a)$$

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} \left(\eta \sum_{s=1}^t \langle a, y_s \rangle + F(a) \right)$$

تابع لژاندر

- (a) C is non-empty;
- (b) f is differentiable and strictly convex on C ; and
- (c) $\lim_{n \rightarrow \infty} \|\nabla f(x_n)\|_2 = \infty$ for any sequence $(x_n)_n$ with $x_n \in C$ for all n and $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x$ and some $x \in \partial C$.

چند تابع خوب لرماندر

$$f(x) = \frac{1}{2} \|x\|_2^2 \quad \text{dom}(f) = \mathbb{R}^d$$

چند تابع خوب لرماندر

$$f(x) = \frac{1}{2} \|x\|_2^2 \quad \text{dom}(f) = \mathbb{R}^d$$

$$D_f(x, y) = f(x) - f(y) - \langle x - y, \nabla f(y) \rangle$$

چند تابع خوب لژاندر

$$f(x) = \frac{1}{2} \|x\|_2^2 \quad \text{dom}(f) = \mathbb{R}^d$$

$$D_f(x, y) = f(x) - f(y) - \langle x - y, \nabla f(y) \rangle$$

$$= \frac{1}{2} \|x\|_2^2 - \frac{1}{2} \|y\|_2^2 - \langle x - y, y \rangle$$

چند تابع خوب لژاندر

$$f(x) = \frac{1}{2} \|x\|_2^2 \quad \text{dom}(f) = \mathbb{R}^d$$

$$D_f(x, y) = f(x) - f(y) - \langle x - y, \nabla f(y) \rangle$$

$$= \frac{1}{2} \|x\|_2^2 - \frac{1}{2} \|y\|_2^2 - \langle x - y, y \rangle$$

$$= \frac{1}{2} (\|x\|_2^2 + \|y\|_2^2 - 2\langle x, y \rangle)$$

چند تابع خوب لژاندر

$$f(x) = \frac{1}{2} \|x\|_2^2 \quad \text{dom}(f) = \mathbb{R}^d$$

$$D_f(x, y) = f(x) - f(y) - \langle x - y, \nabla f(y) \rangle$$

$$= \frac{1}{2} \|x\|_2^2 - \frac{1}{2} \|y\|_2^2 - \langle x - y, y \rangle$$

$$= \frac{1}{2} (\|x\|_2^2 + \|y\|_2^2 - 2\langle x, y \rangle) = \frac{1}{2} (\|x - y\|_2^2)$$

چند تابع خوب لژاندر

$$f(x) = \frac{1}{2} \|x\|_2^2 \quad \text{dom}(f) = \mathbb{R}^d$$

$$D_f(x, y) = f(x) - f(y) - \langle x - y, \nabla f(y) \rangle$$

$$= \frac{1}{2} \|x\|_2^2 - \frac{1}{2} \|y\|_2^2 - \langle x - y, y \rangle$$

$$= \frac{1}{2} (\|x\|_2^2 + \|y\|_2^2 - 2\langle x, y \rangle) = \frac{1}{2} (\|x - y\|_2^2)$$

$$f(x) = \sum_i x_i \log(x_i) - x_i \quad \text{dom}(f) = [0, \infty)^d$$

چند تابع خوب لژاندر

$$f(x) = \frac{1}{2} \|x\|_2^2 \quad \text{dom}(f) = \mathbb{R}^d$$

$$D_f(x, y) = f(x) - f(y) - \langle x - y, \nabla f(y) \rangle$$

$$= \frac{1}{2} \|x\|_2^2 - \frac{1}{2} \|y\|_2^2 - \langle x - y, y \rangle$$

$$= \frac{1}{2} (\|x\|_2^2 + \|y\|_2^2 - 2\langle x, y \rangle) = \frac{1}{2} (\|x - y\|_2^2)$$

$$f(x) = \sum_i x_i \log(x_i) - x_i \quad \text{dom}(f) = [0, \infty)^d$$

$$\nabla f(x) = \log(x)$$

چند تابع خوب لژاندر

$$f(x) = \frac{1}{2} \|x\|_2^2 \quad \text{dom}(f) = \mathbb{R}^d$$

$$D_f(x, y) = f(x) - f(y) - \langle x - y, \nabla f(y) \rangle$$

$$= \frac{1}{2} \|x\|_2^2 - \frac{1}{2} \|y\|_2^2 - \langle x - y, y \rangle$$

$$= \frac{1}{2} (\|x\|_2^2 + \|y\|_2^2 - 2\langle x, y \rangle) = \frac{1}{2} (\|x - y\|_2^2)$$

$$f(x) = \sum_i x_i \log(x_i) - x_i \quad \text{dom}(f) = [0, \infty)^d$$

$$\nabla f(x) = \log(x)$$

$$D_f(x, y) = f(x) - f(y) - \langle x - y, \nabla f(y) \rangle$$

چند تابع خوب لژاندر

$$f(x) = \frac{1}{2} \|x\|_2^2 \quad \text{dom}(f) = \mathbb{R}^d$$

$$D_f(x, y) = f(x) - f(y) - \langle x - y, \nabla f(y) \rangle$$

$$= \frac{1}{2} \|x\|_2^2 - \frac{1}{2} \|y\|_2^2 - \langle x - y, y \rangle$$

$$= \frac{1}{2} (\|x\|_2^2 + \|y\|_2^2 - 2\langle x, y \rangle) = \frac{1}{2} (\|x - y\|_2^2)$$

$$f(x) = \sum_i x_i \log(x_i) - x_i \quad \text{dom}(f) = [0, \infty)^d$$

$$\nabla f(x) = \log(x)$$

$$D_f(x, y) = f(x) - f(y) - \langle x - y, \nabla f(y) \rangle$$

$$= \langle x, \log(x) \rangle - \langle x, 1 \rangle - \langle y, \log(y) \rangle + \langle y, 1 \rangle - \langle x, \log(y) \rangle + \langle y, \log(y) \rangle$$

چند تابع خوب لژاندر

$$f(x) = \frac{1}{2} \|x\|_2^2 \quad \text{dom}(f) = \mathbb{R}^d$$

$$D_f(x, y) = f(x) - f(y) - \langle x - y, \nabla f(y) \rangle$$

$$= \frac{1}{2} \|x\|_2^2 - \frac{1}{2} \|y\|_2^2 - \langle x - y, y \rangle$$

$$= \frac{1}{2} (\|x\|_2^2 + \|y\|_2^2 - 2\langle x, y \rangle) = \frac{1}{2} (\|x - y\|_2^2)$$

$$f(x) = \sum_i x_i \log(x_i) - x_i \quad \text{dom}(f) = [0, \infty)^d$$

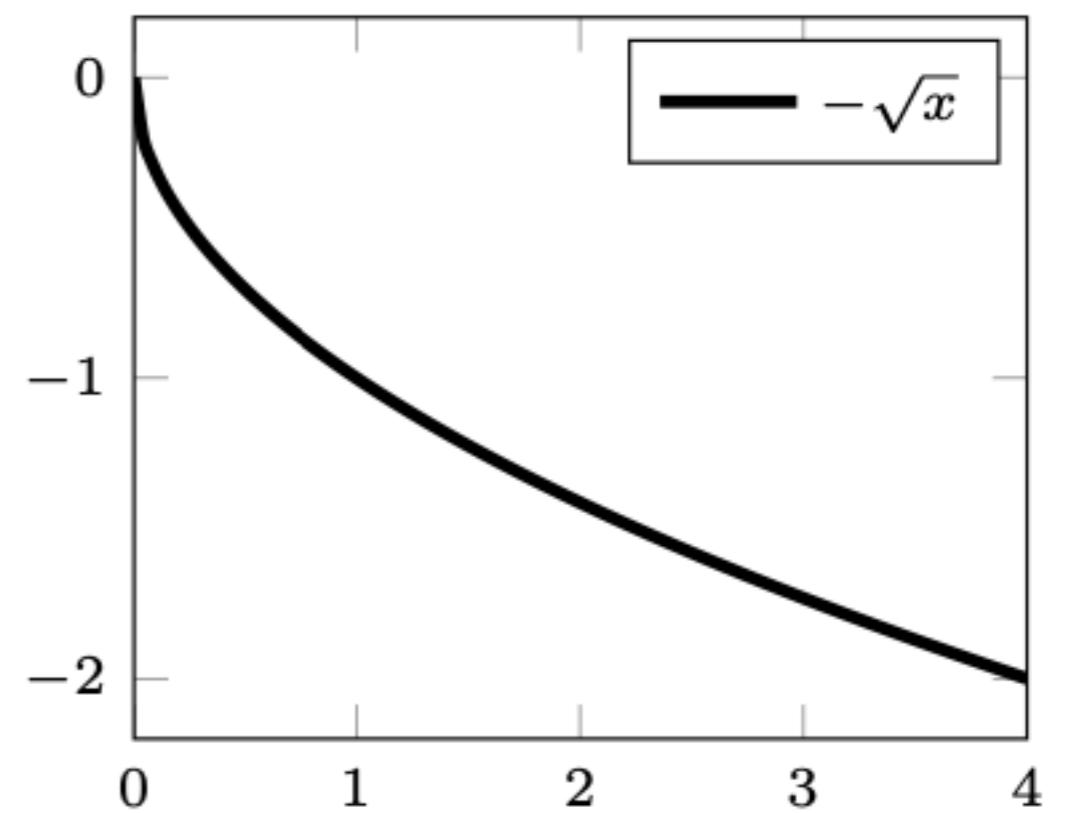
$$\nabla f(x) = \log(x)$$

$$D_f(x, y) = f(x) - f(y) - \langle x - y, \nabla f(y) \rangle$$

$$= \langle x, \log(x) \rangle - \langle x, 1 \rangle - \langle y, \log(y) \rangle + \langle y, 1 \rangle - \langle x, \log(y) \rangle + \langle y, \log(y) \rangle$$

$$= \sum x_i \log(x_i/y_i)$$

$$f(x) = -2 \sum_{i=1}^d \sqrt{x_i} \quad \text{dom}(f) = [0, \infty)^d$$



شپاہت دو الگوريتم



برابری دو مدل برای $\mathcal{D} \subseteq \mathcal{A}$.

$$\operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

=

$$\arg \min_{a \in A} \eta \sum_s \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

برابری دو مدل برای $\mathcal{D} \subseteq \mathcal{A}$.

$$\operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

$$\Phi_t(a) = \eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t) =$$

$$\arg \min_{a \in A} \eta \sum_s \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

برابری دو مدل برای $\mathcal{D} \subseteq \mathcal{A}$.

$$\operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

$$\Phi_t(a) = \eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t) = \eta \langle a, y_t \rangle + F(a) - F(a_t) - \langle a - a_t, \nabla F(a_t) \rangle$$

$$\arg \min_{a \in A} \eta \sum_s \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

برابری دو مدل برای $\mathcal{D} \subseteq \mathcal{A}$.

$$\operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

$$\Phi_t(a) = \eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t) = \eta \langle a, y_t \rangle + F(a) - F(a_t) - \langle a - a_t, \nabla F(a_t) \rangle$$

$$\eta y_t = \nabla F(a_t) - \nabla F(a_{t+1})$$

$$\arg \min_{a \in A} \eta \sum_s \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

برابری دو مدل برای $\mathcal{D} \subseteq \mathcal{A}$.

$$\operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

$$\Phi_t(a) = \eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t) = \eta \langle a, y_t \rangle + F(a) - F(a_t) - \langle a - a_t, \nabla F(a_t) \rangle$$

$$\nabla \Phi_t(a_{t+1}) = 0 \quad \eta y_t = \nabla F(a_t) - \nabla F(a_{t+1})$$

$$\arg \min_{a \in A} \eta \sum_s \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

برابری دو مدل برای $\mathcal{D} \subseteq \mathcal{A}$.

$$\operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

$$\Phi_t(a) = \eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t) = \eta \langle a, y_t \rangle + F(a) - F(a_t) - \langle a - a_t, \nabla F(a_t) \rangle$$

$$\nabla \Phi_t(a_{t+1}) = 0 \quad \eta y_t = \nabla F(a_t) - \nabla F(a_{t+1})$$

$$= -\eta \sum_{s=1}^t y_s$$

$$\arg \min_{a \in A} \eta \sum_s \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

برابری دو مدل برای $\mathcal{D} \subseteq \mathcal{A}$.

$$\operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

$$\Phi_t(a) = \eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t) = \eta \langle a, y_t \rangle + F(a) - F(a_t) - \langle a - a_t, \nabla F(a_t) \rangle$$

$$\nabla \Phi_t(a_{t+1}) = 0 \quad \eta y_t = \nabla F(a_t) - \nabla F(a_{t+1})$$

$$= \nabla F(a_1) - \eta \sum_{s=1}^t y_s = -\eta \sum_{s=1}^t y_s$$

$$\arg \min_{a \in A} \eta \sum_s \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

برابری دو مدل برای $\mathcal{D} \subseteq \mathcal{A}$.

$$\operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

$$\Phi_t(a) = \eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t) = \eta \langle a, y_t \rangle + F(a) - F(a_t) - \langle a - a_t, \nabla F(a_t) \rangle$$

$$\nabla \Phi_t(a_{t+1}) = 0 \quad \eta y_t = \nabla F(a_t) - \nabla F(a_{t+1})$$

$$\nabla F(a_{t+1}) = -\eta y_t + \nabla F(a_t) = \nabla F(a_1) - \eta \sum_{s=1}^t y_s = -\eta \sum_{s=1}^t y_s$$

$$\arg \min_{a \in A} \eta \sum_s \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

برابری دو مدل برای $\mathcal{D} \subseteq \mathcal{A}$.

$$\operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

$$\nabla F(a_{t+1}) = -\eta \sum_{s=1}^t y_s;$$

$$\arg \min_{a \in A} \eta \sum_s \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

برابری دو مدل برای $\mathcal{D} \subseteq \mathcal{A}$.

$$\operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

$$\nabla F(a_{t+1}) = -\eta \sum_{s=1}^t y_s;$$

$$\arg \min_{a \in A} \eta \sum_s \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

$$\eta \sum_{s=1}^t \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

برابری دو مدل برای $\mathcal{D} \subseteq \mathcal{A}$.

$$\operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

$$\nabla F(a_{t+1}) = -\eta \sum_{s=1}^t y_s;$$

$$\arg \min_{a \in A} \eta \sum_s \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

$$\Phi'_t(a) = \eta \sum_{s=1}^t \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

برابری دو مدل برای $\mathcal{D} \subseteq \mathcal{A}$.

$$\operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

$$\nabla F(a_{t+1}) = -\eta \sum_{s=1}^t y_s,$$

$$\arg \min_{a \in A} \eta \sum_s \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

$$\Phi'_t(a) = \eta \sum_{s=1}^t \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

$$\nabla F(a_{t+1}) = -\eta \sum_{s=1}^t y_s.$$

برابری دو مدل برای $\mathcal{D} \subseteq \mathcal{A}$.

$$\operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

$$\nabla F(a_{t+1}) = -\eta \sum_{s=1}^t y_s;$$

$$\arg \min_{a \in A} \eta \sum_s \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

$$\Phi'_t(a) = \eta \sum_{s=1}^t \langle a, y_s \rangle + F(a)$$

$$\nabla \Phi'_t(a_{t+1}) = 0 \quad \nabla F(a_{t+1}) = -\eta \sum_{s=1}^t y_s.$$

مثال: کاہش آینه‌ای

$$F(a) = \frac{1}{2} \|a\|_2^2$$

$$\nabla F(a) = a$$

$$D(a, a_t) = \frac{1}{2} \|a - a_t\|_2^2$$

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathbb{R}^d} \eta \langle a, y_t \rangle + \frac{1}{2} \|a - a_t\|_2^2$$

مثال: کاہش آینه‌ای

$$F(a) = \frac{1}{2} \|a\|_2^2 \quad \nabla F(a) = a \quad D(a, a_t) = \frac{1}{2} \|a - a_t\|_2^2$$

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathbb{R}^d} \eta \langle a, y_t \rangle + \frac{1}{2} \|a - a_t\|_2^2$$

$$\nabla F(a_{t+1}) = -\eta \sum_{s=1}^t y_s$$

مثال: کاہش آپنه‌ای

$$F(a) = \frac{1}{2} \|a\|_2^2$$

$$\nabla F(a) = a$$

$$D(a, a_t) = \frac{1}{2} \|a - a_t\|_2^2$$

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathbb{R}^d} \eta \langle a, y_t \rangle + \frac{1}{2} \|a - a_t\|_2^2$$

$$\nabla F(a_{t+1}) = -\eta \sum_{s=1}^t y_s$$

کاہش گرادیان برخط

مثال: کاہش آپنه‌ای

$$F(a) = \frac{1}{2} \|a\|_2^2$$

$$\nabla F(a) = a$$

$$D(a, a_t) = \frac{1}{2} \|a - a_t\|_2^2$$

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathbb{R}^d} \eta \langle a, y_t \rangle + \frac{1}{2} \|a - a_t\|_2^2$$

$$\nabla F(a_{t+1}) = -\eta \sum_{s=1}^t y_s$$

$$a_{t+1} = a_t - \eta y_t$$

کاہش گراديان برخط

مثال: کاہش آپنه‌ای

$$F(a) = \frac{1}{2} \|a\|_2^2 \quad \nabla F(a) = a \quad D(a, a_t) = \frac{1}{2} \|a - a_t\|_2^2$$

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathbb{R}^d} \eta \langle a, y_t \rangle + \frac{1}{2} \|a - a_t\|_2^2$$

$$\nabla F(a_{t+1}) = -\eta \sum_{s=1}^t y_s$$

$$a_{t+1} = a_t - \eta y_t$$

کاہش گرادیان برخط

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} \eta \langle a, y_t \rangle + \frac{1}{2} \|a - a_t\|_2^2$$

مثال: کاہش آینه‌ای

$$F(a) = \frac{1}{2} \|a\|_2^2 \quad \nabla F(a) = a \quad D(a, a_t) = \frac{1}{2} \|a - a_t\|_2^2$$

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathbb{R}^d} \eta \langle a, y_t \rangle + \frac{1}{2} \|a - a_t\|_2^2$$

$$\nabla F(a_{t+1}) = -\eta \sum_{s=1}^t y_s$$

$$a_{t+1} = a_t - \eta y_t$$

کاہش گرادیان برخط

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} \eta \langle a, y_t \rangle + \frac{1}{2} \|a - a_t\|_2^2 = \Pi(a_t - \eta y_t)$$

مثال: پیش رو

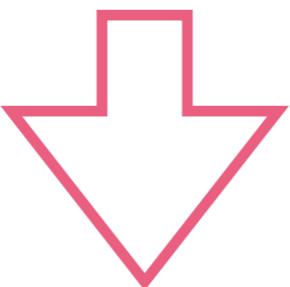
$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} \eta \sum_{s=1}^t \langle a, y_s \rangle + \sum_{i=1}^d a_i \log(a_i) - a_i$$

مثال: پیش رو

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} \eta \sum_{s=1}^t \langle a, y_s \rangle + \sum_{i=1}^d a_i \log(a_i) - a_i$$

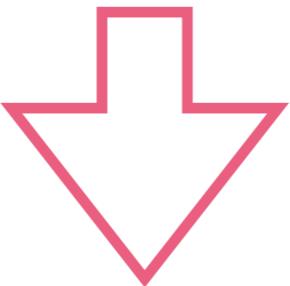
$$a_{t+1,i} = \frac{\exp\left(-\eta \sum_{s=1}^t y_{si}\right)}{\sum_{j=1}^d \exp\left(-\eta \sum_{s=1}^t y_{sj}\right)}.$$

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$



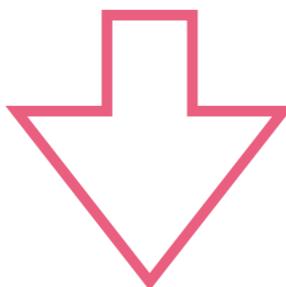
محاسبہ کا میں اپنے ایجادی

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$



محاسبہ کا میں اپنے
ایجادی

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

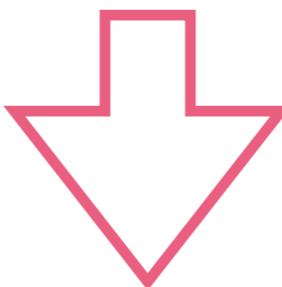


$$\tilde{a}_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{D}} \eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t)$$

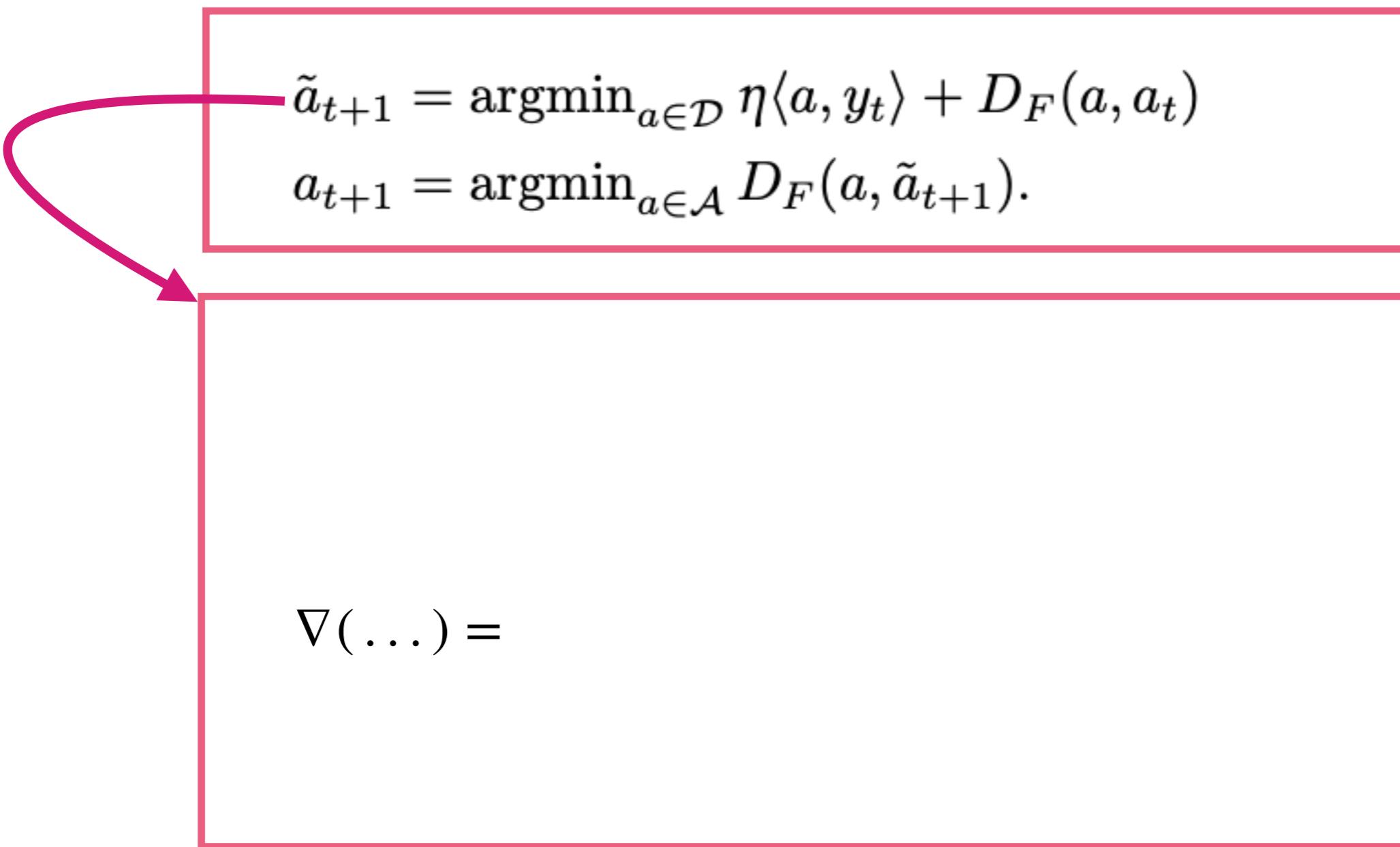
$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} D_F(a, \tilde{a}_{t+1}).$$

جامعة كامبردج
جامعة
الإنجليزية

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

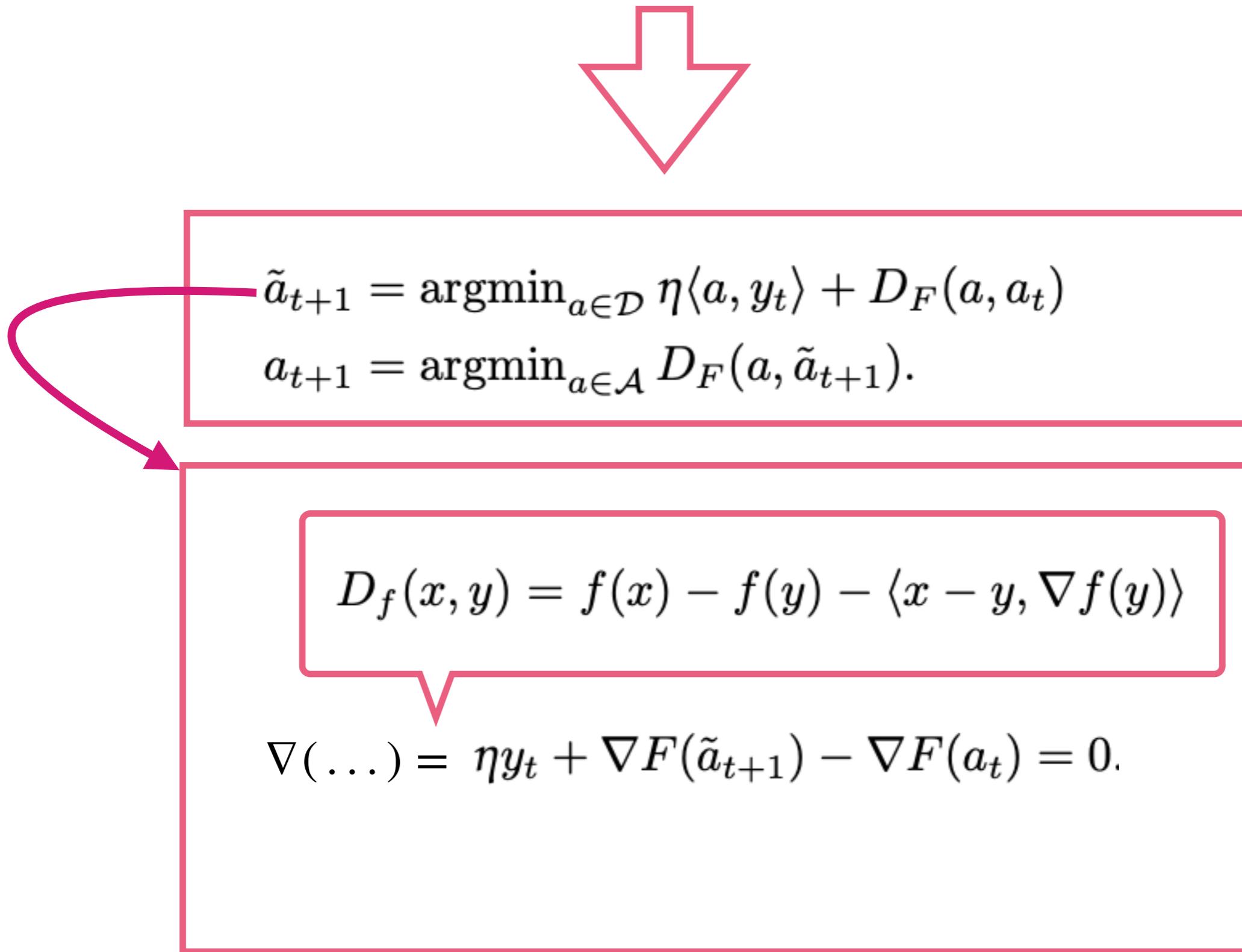


$$\begin{aligned}\tilde{a}_{t+1} &= \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{D}} \eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t) \\ a_{t+1} &= \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} D_F(a, \tilde{a}_{t+1}).\end{aligned}$$

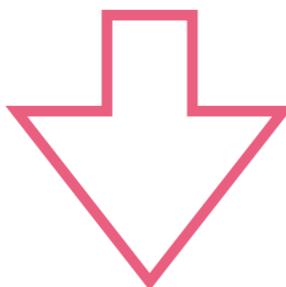


جامعة كامبس
إيجاهي

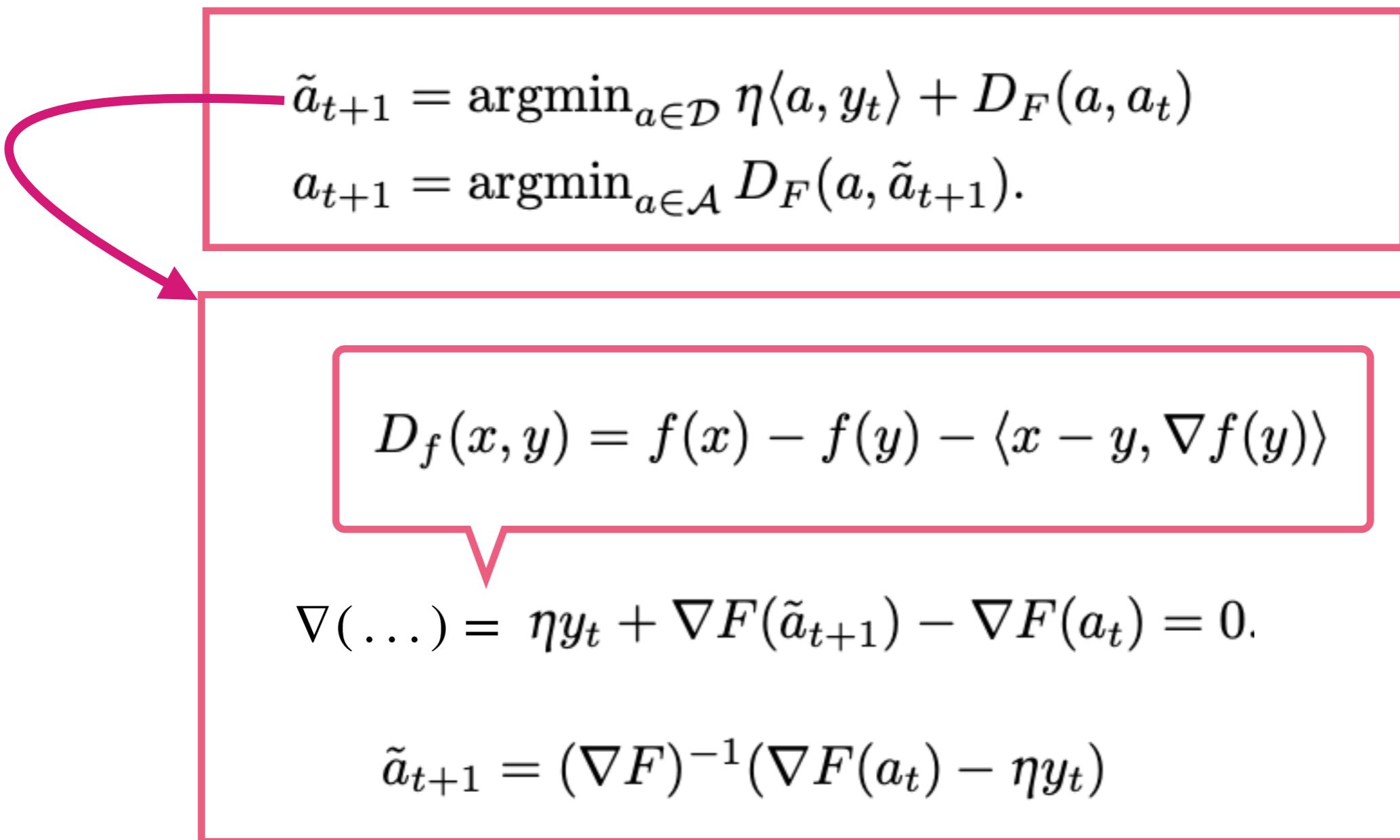
$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$



$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$



$$\begin{aligned}\tilde{a}_{t+1} &= \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{D}} \eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t) \\ a_{t+1} &= \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} D_F(a, \tilde{a}_{t+1}).\end{aligned}$$

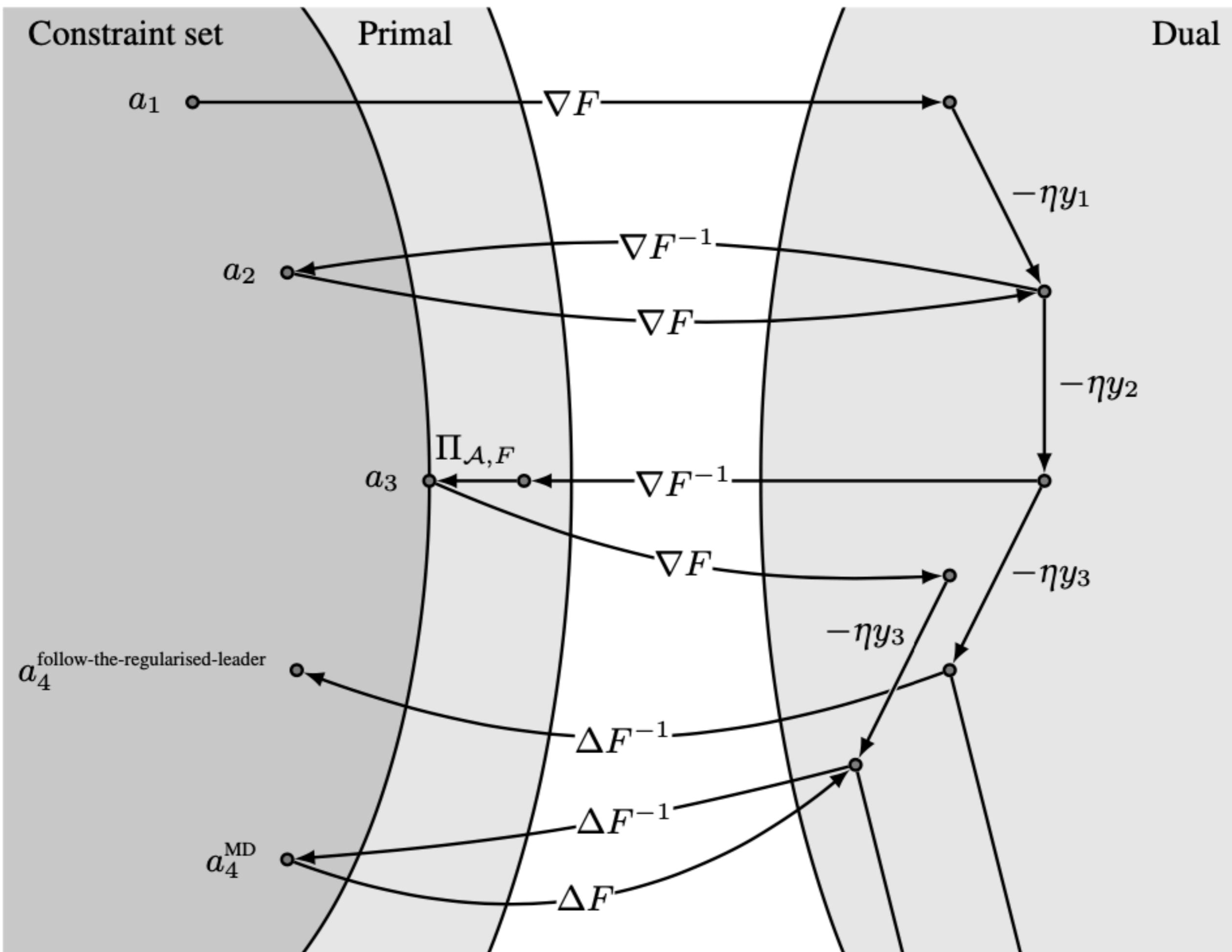


گام دوم: مینیمیز کردن

محاسبه پیروی از پیش روی منظم شده

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} \left(\eta \sum_{s=1}^t \langle a, y_s \rangle + F(a) \right)$$

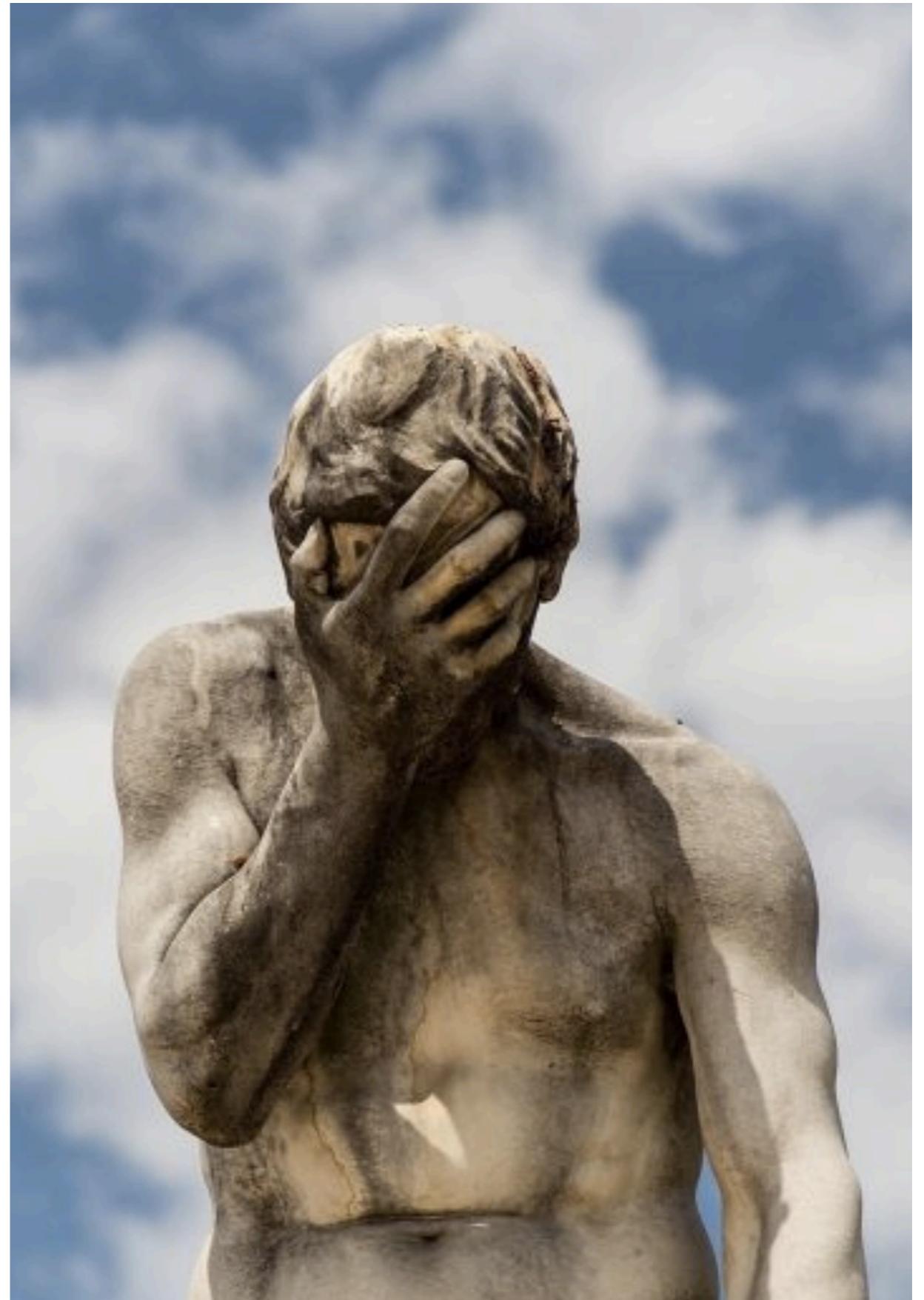
$$a_{t+1} = \Pi_{\mathcal{A}, F} \left(\nabla F^{-1} \left(-\eta \sum_{s=1}^t y_s \right) \right)$$



تحلیل پژیمانی

کاهش آینه‌ای

پیروی از پیش‌روی منظم شده



تحلیل پیشمانی کاہش آینه‌ای

قضیه:

$$R_n(a) \leq \frac{F(a) - F(a_1)}{\eta} + \sum_{t=1}^n \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle - \frac{1}{\eta} \sum_{t=1}^n D(a_{t+1}, a_t).$$

$$R_n(a) \leq \frac{1}{\eta} \left(F(a) - F(a_1) + \sum_{t=1}^n D(a_t, \tilde{a}_{t+1}) \right)$$

$$\langle a_t - a, y_t \rangle = \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle + \langle a_{t+1} - a, y_t \rangle$$

$$\langle a_t - a, y_t \rangle = \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle + \langle a_{t+1} - a, y_t \rangle$$

$$(\mu-\mu_0)^2\leq \frac{1}{2}\left(\frac{\partial^2 F}{\partial x^2}(x_0)+\frac{\partial^2 F}{\partial x^2}(x_1)\right)$$

$$\langle a-a_{t+1}, \eta y_t+\nabla F(a_{t+1})-\nabla F(a_t) \rangle \geq 0$$

$$\langle a_t - a, y_t \rangle = \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle + \langle a_{t+1} - a, y_t \rangle$$

$$\langle a-a_{t+1},\eta y_t+\nabla F(a_{t+1})-\nabla F(a_t)\rangle\geq 0$$

$$a_{t+1}=\operatorname{argmin}_{a\in\mathcal{A}}\left(\eta\langle a,y_t\rangle+D_F(a,a_t)\right)$$

$$\langle a_t - a, y_t \rangle = \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle + \langle a_{t+1} - a, y_t \rangle$$

$$\langle a-a_{t+1},\eta y_t+\nabla F(a_{t+1})-\nabla F(a_t)\rangle\geq 0$$

$$a_{t+1}=\operatorname{argmin}_{a\in\mathcal{A}}\left(\eta\langle a,y_t\rangle+D_F(a,a_t)\right)$$

$$\langle a_{t+1}-a,y_t\rangle\leq \frac{1}{\eta}\langle a-a_{t+1},\nabla F(a_{t+1})-\nabla F(a_t)\rangle$$

$$\langle a_t - a, y_t \rangle = \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle + \langle a_{t+1} - a, y_t \rangle$$

$$\langle a-a_{t+1},\eta y_t+\nabla F(a_{t+1})-\nabla F(a_t)\rangle\geq 0$$

$$a_{t+1}=\operatorname{argmin}_{a\in\mathcal{A}}\left(\eta\langle a,y_t\rangle+D_F(a,a_t)\right)$$

$$\begin{aligned}\langle a_{t+1}-a, y_t\rangle &\leq \frac{1}{\eta}\langle a-a_{t+1}, \nabla F(a_{t+1})-\nabla F(a_t)\rangle \\&= \frac{1}{\eta}\left(D(a,a_t)-D(a,a_{t+1})-D(a_{t+1},a_t)\right)\\F(a)&&-F(a)&&-F(a_{t+1})\\-F(a_t)&&+F(a_{t+1})&&+F(a_t)\\-\langle a-a_t,\nabla F(a_t)\rangle&&+\langle a-a_{t+1},\nabla F(a_{t+1})\rangle&&+\langle a_{t+1}-a,\nabla F(a_t)\rangle\end{aligned}$$

$$\langle a_t - a, y_t \rangle = \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle + \langle a_{t+1} - a, y_t \rangle$$

$$\langle a - a_{t+1}, \eta y_t + \nabla F(a_{t+1}) - \nabla F(a_t) \rangle \geq 0$$

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} \left(\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t) \right)$$

$$\langle a_{t+1} - a, y_t \rangle \leq \frac{1}{\eta} \langle a - a_{t+1}, \nabla F(a_{t+1}) - \nabla F(a_t) \rangle$$

$$= \frac{1}{\eta} \left(D(a, a_t) - D(a, a_{t+1}) - D(a_{t+1}, a_t) \right)$$

$$\cancel{F(a)} \hspace{10em} \cancel{-F(a)} \hspace{10em} \cancel{-F(a_{t+1})}$$

$$-F(a_t) \hspace{10em} +F(a_{t+1}) \hspace{10em} +F(a_t)$$

$$-\langle a - a_t, \nabla F(a_t) \rangle \quad +\langle a - a_{t+1}, \nabla F(a_{t+1}) \rangle \quad +\langle a_{t+1} - a_t, \nabla F(a_t) \rangle$$

$$\langle a_t - a, y_t \rangle = \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle + \langle a_{t+1} - a, y_t \rangle$$

$$\langle a - a_{t+1}, \eta y_t + \nabla F(a_{t+1}) - \nabla F(a_t) \rangle \geq 0$$

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

$$\langle a_{t+1} - a, y_t \rangle \leq \frac{1}{\eta} \langle a - a_{t+1}, \nabla F(a_{t+1}) - \nabla F(a_t) \rangle$$

$$= \frac{1}{\eta} (D(a, a_t) - D(a, a_{t+1}) - D(a_{t+1}, a_t))$$

$F(\cancel{a})$	$-\cancel{F}(a)$	$-\cancel{F}(a_{t+1})$
-----------------	------------------	------------------------

$-F(a_t)$	$+F(\cancel{a}_{t+1})$	$+F(a_t)$
-----------	------------------------	-----------

$-\langle a - a_t, \nabla F(a_t) \rangle$	$+\langle a - a_{t+1}, \nabla F(a_{t+1}) \rangle$	$+\langle a_{t+1} - a_t, \nabla F(a_t) \rangle$
---	---	---

$$\langle a_t - a, y_t \rangle = \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle + \langle a_{t+1} - a, y_t \rangle$$

$$\langle a - a_{t+1}, \eta y_t + \nabla F(a_{t+1}) - \nabla F(a_t) \rangle \geq 0$$

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

$$\langle a_{t+1} - a, y_t \rangle \leq \frac{1}{\eta} \langle a - a_{t+1}, \nabla F(a_{t+1}) - \nabla F(a_t) \rangle$$

$$= \frac{1}{\eta} (D(a, a_t) - D(a, a_{t+1}) - D(a_{t+1}, a_t))$$

$F(\cancel{a})$	$-\cancel{F}(a)$	$-\cancel{F}(a_{t+1})$
-----------------	------------------	------------------------

$-\cancel{F}(\cancel{a}_t)$	$+\cancel{F}(a_{t+1})$	$+F(\cancel{a}_t)$
-----------------------------	------------------------	--------------------

$-\langle a - a_t, \nabla F(a_t) \rangle$	$+\langle a - a_{t+1}, \nabla F(a_{t+1}) \rangle$	$+\langle a_{t+1} - a_t, \nabla F(a_t) \rangle$
---	---	---

$$\langle a_t - a, y_t \rangle = \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle + \langle a_{t+1} - a, y_t \rangle$$

$$\langle a - a_{t+1}, \eta y_t + \nabla F(a_{t+1}) - \nabla F(a_t) \rangle \geq 0$$

$$a_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A}} (\eta \langle a, y_t \rangle + D_F(a, a_t))$$

$$\langle a_{t+1} - a, y_t \rangle \leq \frac{1}{\eta} \langle a - a_{t+1}, \nabla F(a_{t+1}) - \nabla F(a_t) \rangle$$

$$= \frac{1}{\eta} (D(a, a_t) - D(a, a_{t+1}) - D(a_{t+1}, a_t))$$

$F(\cancel{a})$	$-F(\cancel{a})$	$-F(\cancel{a}_{t+1})$
-----------------	------------------	------------------------

$-F(\cancel{a}_t)$	$+F(\cancel{a}_{t+1})$	$+F(\cancel{a}_t)$
--------------------	------------------------	--------------------

$-\langle a - \cancel{a}_t, \nabla F(a_t) \rangle$	$+\langle a - a_{t+1}, \nabla F(a_{t+1}) \rangle$	$+\langle a_{t+1} - \cancel{a}_t, \nabla F(a_t) \rangle$
--	---	--

$$\begin{aligned}
R_n &= \sum_{t=1}^n \langle a_t - a, y_t \rangle \\
&\leq \sum_{t=1}^n \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle + \frac{1}{\eta} \sum_{t=1}^n (D(a, a_t) - D(a, a_{t+1}) - D(a_{t+1}, a_t))
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
R_n &= \sum_{t=1}^n \langle a_t - a, y_t \rangle \\
&\leq \sum_{t=1}^n \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle + \frac{1}{\eta} \sum_{t=1}^n (D(a, a_t) - D(a, a_{t+1}) - D(a_{t+1}, a_t)) \\
&= \sum_{t=1}^n \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle + \frac{1}{\eta} \left(D(a, a_1) - D(a, a_{n+1}) - \sum_{t=1}^n D(a_{t+1}, a_t) \right)
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
R_n &= \sum_{t=1}^n \langle a_t - a, y_t \rangle \\
&\leq \sum_{t=1}^n \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle + \frac{1}{\eta} \sum_{t=1}^n (D(a, a_t) - D(a, a_{t+1}) - D(a_{t+1}, a_t)) \\
&= \sum_{t=1}^n \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle + \frac{1}{\eta} \left(D(a, a_1) - D(a, a_{n+1}) - \sum_{t=1}^n D(a_{t+1}, a_t) \right) \\
&\leq \sum_{t=1}^n \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle + \frac{F(a) - F(a_1)}{\eta} - \frac{1}{\eta} \sum_{t=1}^n D(a_{t+1}, a_t)
\end{aligned}$$

$$\eta y_t = \nabla F(a_t) - \nabla F(a_{t+1})$$

$$\langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle = \frac{1}{\eta} \langle a_t - a_{t+1}, \nabla F(a_t) - \nabla F(a_{t+1}) \rangle$$

$$\eta y_t = \nabla F(a_t) - \nabla F(a_{t+1})$$

$$\begin{aligned}\langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle &= \frac{1}{\eta} \langle a_t - a_{t+1}, \nabla F(a_t) - \nabla F(a_{t+1}) \rangle \\ &= \frac{1}{\eta} (D(a_{t+1}, a_t) + D(a_t, \tilde{a}_{t+1}) - D(a_{t+1}, \tilde{a}_{t+1}))\end{aligned}$$

$$\eta y_t = \nabla F(a_t) - \nabla F(a_{t+1})$$

$$\langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle = \frac{1}{\eta} \langle a_t - a_{t+1}, \nabla F(a_t) - \nabla F(a_{t+1}) \rangle$$

$$= \frac{1}{\eta} (D(a_{t+1}, a_t) + D(a_t, \tilde{a}_{t+1}) - D(a_{t+1}, \tilde{a}_{t+1}))$$

$$\leq \frac{1}{\eta} (D(a_{t+1}, a_t) + D(a_t, \tilde{a}_{t+1}))$$

تحلیل پیشمانی پیروی منظم شده

قضیه:

$$R_n(a) \leq \frac{F(a) - F(a_1)}{\eta} + \sum_{t=1}^n \langle a_t - a_{t+1}, y_t \rangle - \frac{1}{\eta} \sum_{t=1}^n D(a_{t+1}, a_t).$$

مثال

$$\mathcal{L} = \mathcal{A} = B_2^d = \{a \in \mathbb{R}^d : \|a\|_2 \leq 1\}$$

$$\eta = \sqrt{1/n} \quad F(a) = \frac{1}{2} \|a\|_2^2 \quad \text{الگوریتم کاهش آینه‌ای}$$

$$R_n \leq \sqrt{n} \quad \text{آنگاه}$$

مثال

$$\mathcal{L} = \mathcal{A} = B_2^d = \{a \in \mathbb{R}^d : \|a\|_2 \leq 1\}$$

$$\eta = \sqrt{1/n} \quad F(a) = \frac{1}{2} \|a\|_2^2 \quad \text{الگوریتم کاهش آینه‌ای}$$

$$R_n \leq \sqrt{n} \cdot \text{آنگاه}$$

$$R_n(a) \leq \frac{1}{\eta} \left(F(a) - F(a_1) + \sum_{t=1}^n D(a_t, \tilde{a}_{t+1}) \right)$$

مثال

$$\mathcal{L} = \mathcal{A} = B_2^d = \{a \in \mathbb{R}^d : \|a\|_2 \leq 1\}$$

$$\eta = \sqrt{1/n} \quad F(a) = \frac{1}{2} \|a\|_2^2 \quad \text{الگوریتم کاهش آینه‌ای}$$

$$R_n \leq \sqrt{n} \cdot \text{آنگاه}$$

$$R_n(a) \leq \frac{1}{\eta} \left(F(a) - F(a_1) + \sum_{t=1}^n D(a_t, \tilde{a}_{t+1}) \right)$$

$$D(a_t, \tilde{a}_{t+1}) = \frac{1}{2} \|\tilde{a}_{t+1} - a_t\|_2^2$$

مثال

$$\mathcal{L} = \mathcal{A} = B_2^d = \{a \in \mathbb{R}^d : \|a\|_2 \leq 1\}$$

$$\eta = \sqrt{1/n} \quad F(a) = \frac{1}{2} \|a\|_2^2 \quad \text{الگوریتم کاهش آینه‌ای}$$

$$R_n \leq \sqrt{n} \cdot \text{آنگاه}$$

$$R_n(a) \leq \frac{1}{\eta} \left(F(a) - F(a_1) + \sum_{t=1}^n D(a_t, \tilde{a}_{t+1}) \right)$$

$$D(a_t, \tilde{a}_{t+1}) = \frac{1}{2} \|\tilde{a}_{t+1} - a_t\|_2^2 = \frac{\eta^2}{2} \|y_t\|_2^2$$

مثال

$$\mathcal{L} = \mathcal{A} = B_2^d = \{a \in \mathbb{R}^d : \|a\|_2 \leq 1\}$$

$$\eta = \sqrt{1/n} \quad F(a) = \frac{1}{2} \|a\|_2^2 \quad \text{الگوریتم کاهش آینه‌ای}$$

$$R_n \leq \sqrt{n} \cdot \text{آنگاه}$$

$$R_n(a) \leq \frac{1}{\eta} \left(F(a) - F(a_1) + \sum_{t=1}^n D(a_t, \tilde{a}_{t+1}) \right)$$

$$D(a_t, \tilde{a}_{t+1}) = \frac{1}{2} \|\tilde{a}_{t+1} - a_t\|_2^2 = \frac{\eta^2}{2} \|y_t\|_2^2$$

$$R_n \leq \frac{\text{diam}_F(\mathcal{A})}{\eta} + \frac{\eta}{2} \sum_{t=1}^n \|y_t\|_2^2$$

مثال

$$\mathcal{L} = \mathcal{A} = B_2^d = \{a \in \mathbb{R}^d : \|a\|_2 \leq 1\}$$

$$\eta = \sqrt{1/n} \quad F(a) = \frac{1}{2} \|a\|_2^2 \quad \text{الگوریتم کاهش آینه‌ای}$$

$$R_n \leq \sqrt{n} \cdot \text{آنگاه}$$

$$R_n(a) \leq \frac{1}{\eta} \left(F(a) - F(a_1) + \sum_{t=1}^n D(a_t, \tilde{a}_{t+1}) \right)$$

$$D(a_t, \tilde{a}_{t+1}) = \frac{1}{2} \|\tilde{a}_{t+1} - a_t\|_2^2 = \frac{\eta^2}{2} \|y_t\|_2^2$$

$$R_n \leq \frac{\text{diam}_F(\mathcal{A})}{\eta} + \frac{\eta}{2} \sum_{t=1}^n \|y_t\|_2^2 \leq \frac{1}{2\eta} + \frac{\eta n}{2}$$

مثال

$$\mathcal{L} = \mathcal{A} = B_2^d = \{a \in \mathbb{R}^d : \|a\|_2 \leq 1\}$$

$$\eta = \sqrt{1/n} \quad F(a) = \frac{1}{2} \|a\|_2^2 \quad \text{الگوریتم کاهش آینه‌ای}$$

$$R_n \leq \sqrt{n} \cdot \text{آنگاه}$$

$$R_n(a) \leq \frac{1}{\eta} \left(F(a) - F(a_1) + \sum_{t=1}^n D(a_t, \tilde{a}_{t+1}) \right)$$

$$D(a_t, \tilde{a}_{t+1}) = \frac{1}{2} \|\tilde{a}_{t+1} - a_t\|_2^2 = \frac{\eta^2}{2} \|y_t\|_2^2$$

$$R_n \leq \frac{\text{diam}_F(\mathcal{A})}{\eta} + \frac{\eta}{2} \sum_{t=1}^n \|y_t\|_2^2 \leq \frac{1}{2\eta} + \frac{\eta n}{2} = \sqrt{n}.$$

مثال کاہش آپنه‌ای روی سادک

$$R_n \leq \sqrt{2n \log(d)}$$

نسخه پندپتی



بهینه‌سازی خطی برخط

$$\mathcal{L} \subset \mathbb{R}^d \quad \mathcal{A} \subset \mathbb{R}^d$$

تفاوت با یادگیری برخط

$$y_t \in L$$

- ۱ - انتخاب عمل $A_t \in A$
- ۲ - دریافت $\langle A_t, y_t \rangle$

$$R_n(a) = \mathbb{E} \left[\sum_{t=1}^n \langle A_t - a, y_t \rangle \right]$$

$$R_n = \max_{a \in \mathcal{A}} R_n(a)$$

- 1: **Input** Legendre potential F , action set \mathcal{A} and learning rate $\eta > 0$
- 2: Choose $\bar{A}_1 = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A} \cap \operatorname{dom}(F)} F(a)$
- 3: **for** $t = 1, \dots, n$ **do**
- 4: Choose measure P_t on \mathcal{A} with mean \bar{A}_t
- 5: Sample action A_t from P_t and observe $\langle A_t, y_t \rangle$
- 6: Compute estimate \hat{Y}_t of the loss vector y_t
- 7: Update:

$$\bar{A}_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A} \cap \operatorname{dom}(F)} \eta \langle a, \hat{Y}_t \rangle + D_F(a, \bar{A}_t) \quad (\text{Mirror descent})$$

$$\bar{A}_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathcal{A} \cap \operatorname{dom}(F)} \eta \sum_{s=1}^t \langle a, \hat{Y}_s \rangle + F(a) \quad (\text{follow-the-regularised-leader})$$

- 8: **end for**

تحلیل پشیمانی دو الگوریتم بندیت

$$R_n(a) \leq \mathbb{E} \left[\frac{F(a) - F(\bar{A}_1)}{\eta} + \sum_{t=1}^n \langle \bar{A}_t - \bar{A}_{t+1}, \hat{Y}_t \rangle - \frac{1}{\eta} \sum_{t=1}^n D(\bar{A}_{t+1}, \bar{A}_t) \right]$$

$$R_n \leq \frac{\text{diam}_F(\mathcal{A})}{\eta} + \frac{1}{\eta} \sum_{t=1}^n \mathbb{E} \left[D(\bar{A}_t, \tilde{A}_{t+1}) \right]$$

$$\tilde{A}_{t+1} = \operatorname{argmin}_{a \in \text{dom}(F)} \eta \langle a, \hat{Y}_t \rangle + D_F(a, \bar{A}_t)$$

$$\mathbb{E}\left[\langle A_t,y_t\rangle\right]=\mathbb{E}\left[\langle \bar{A}_t,y_t\rangle\right]=\mathbb{E}\left[\mathbb{E}\left[\langle \bar{A}_t,y_t\rangle\mid \bar{A}_t\right]\right]=\mathbb{E}\left[\mathbb{E}\left[\langle \bar{A}_t,\hat{Y}_t\rangle\mid \bar{A}_t\right]\right]$$

$$R_n(a) = \mathbb{E}\left[\sum_{t=1}^n \langle A_t,y_t\rangle - \langle a,y_t\rangle\right] = \mathbb{E}\left[\sum_{t=1}^n \langle \bar{A}_t-a,\hat{Y}_t\rangle\right]$$

مثال: بندیت خطی روی گوی واحد

$$E_t \in \{0, 1\} \quad \mathbb{E}_t[E_t] = 1 - \|\bar{A}_t\| \quad U_t \quad \{\pm e_1, \dots, \pm e_d\}$$

مثال: بندیت خطی روی گوی واحد

$$E_t \in \{0, 1\} \quad \mathbb{E}_t[E_t] = 1 - \|\bar{A}_t\| \quad U_t \subset \{\pm e_1, \dots, \pm e_d\}$$

$$A_t = E_t U_t + \frac{(1 - E_t) \bar{A}_t}{\|\bar{A}_t\|}$$

مثال: بندیت خطی روی گوی واحد

$$E_t \in \{0, 1\} \quad \mathbb{E}_t[E_t] = 1 - \|\bar{A}_t\| \quad U_t = \{\pm e_1, \dots, \pm e_d\}$$

$$A_t = E_t U_t + \frac{(1 - E_t) \bar{A}_t}{\|\bar{A}_t\|} \quad \hat{Y}_t = \frac{d E_t A_t \langle A_t, y_t \rangle}{1 - \|\bar{A}_t\|}$$

مثال: بندیت خطی روی گوی واحد

$$E_t \in \{0, 1\} \quad \mathbb{E}_t[E_t] = 1 - \|\bar{A}_t\| \qquad U_t = \{\pm e_1, \dots, \pm e_d\}$$

$$A_t = E_t U_t + \frac{(1 - E_t) \bar{A}_t}{\|\bar{A}_t\|} \qquad \hat{Y}_t = \frac{d E_t A_t \langle A_t, y_t \rangle}{1 - \|\bar{A}_t\|}$$

$$F(a) = -\log(1 - \|a\|) - \|a\|$$

مثال: بندیت خطی روی گوی واحد

$$E_t \in \{0, 1\} \quad \mathbb{E}_t[E_t] = 1 - \|\bar{A}_t\| \qquad U_t = \{\pm e_1, \dots, \pm e_d\}$$

$$A_t = E_t U_t + \frac{(1 - E_t) \bar{A}_t}{\|\bar{A}_t\|} \qquad \hat{Y}_t = \frac{d E_t A_t \langle A_t, y_t \rangle}{1 - \|\bar{A}_t\|}$$

$$F(a) = -\log(1-\|a\|) - \|a\|$$

$$\tilde{\mathcal{A}} = \{x \in \mathbb{R}^d : \|x\|_2 \leq \bar{r}\}$$

مثال: بندیت خطی روی گوی واحد

$$E_t \in \{0, 1\} \quad \mathbb{E}_t[E_t] = 1 - \|\bar{A}_t\| \qquad U_t = \{\pm e_1, \dots, \pm e_d\}$$

$$A_t = E_t U_t + \frac{(1 - E_t) \bar{A}_t}{\|\bar{A}_t\|} \qquad \hat{Y}_t = \frac{d E_t A_t \langle A_t, y_t \rangle}{1 - \|\bar{A}_t\|}$$

$$F(a) = -\log(1 - \|a\|) - \|a\|$$

$$\tilde{\mathcal{A}} = \{x \in \mathbb{R}^d : \|x\|_2 \leq \bar{r}\}$$

$$R_n \leq 2\sqrt{3nd \log(n)}. \quad \text{آنگاه}$$

بایان