

$$f(x) = x^2 + 2xy + 2y^2 + z^2 + 3x - 4y$$

(lc 1)

$$f(x) = (x+y)^2 + y^2 + z^2 + 3x - 4y$$

הנ"מ גורם f 'ס מינימום局部י בז'ר $x, y, z \geq 1$ (1)

כט' נר'ג מינימום 局部י בז'ר

• מינימום局部י בז'ר $\hat{x}, \hat{y}, \hat{z}$

$$f_1(x) = \sqrt{2x^2 + xy + 4y^2 + 4} = \sqrt{(x + \frac{1}{2}y)^2 + x^2 + (2y)^2 - (\frac{1}{2}y)^2 + 2^2}$$

$$= \left\| \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \end{pmatrix} x + \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix} \right\|_2$$

לפי הדרישה למצא מינימום局部י בז'ר f_1 , נידון

$$f_2(x) = \frac{(x-y+z+1)^2}{x+y}$$

• מינימום局部י בז'ר f_2

כט' נר'ג מינימום局部י בז'ר f_1

לפיכך $\hat{x} = 0.75, \hat{y} = 0.75$ (2)

הנ"מ גורם מינימום局部י בז'ר f_2 בנקודה (\hat{x}, \hat{y})

לפיכך $\hat{x} = 0.75, \hat{y} = 0.75$

```
1 import cvxpy as cp
2 import numpy as np
3 x = cp.Variable(3)
4 b = 1
5 A = np.array([[1, 1 / 2, 0], [1, 0, 0], [0, 15 ** (1 / 2) / 2, 0], [0, 0, 0]])
6 D = np.array([1, -1, 1])
7 E = np.array([1, 1, 0])
8 y = np.array([0, 0, 0, 2])
9 objective = cp.Minimize(cp.square(x[0] + x[1]) + cp.square(x[1]) + cp.square(x[2]) + 3 * x[0] - 4 * x[1])
10 constraints = [cp.norm(A @ x + y) + cp.quad_over_lin(D @ x + b, E @ x) <= 6, x >= 1]
11 result = cp.Problem(objective, constraints).solve()
12 print(f"Optimal value: {result}")
13 print(f"Optimal var: {x.value}")
```

HW08

C:\Users\USER\PycharmProjects\Optimization\.venv\Scripts\python.exe C:\Users\USER\PycharmProjects\Optimization\HW08.py

Optimal value: 5.000000009241266

Optimal var: [1. 1. 1.]

817

880

N1.
②

$$f(x, y) = \sqrt{2y+5} - x^2 - 2xy - y^2 - 2x - 3y$$

לכ"נ $\sqrt{2y+5}$ ר' הנג'ה דוחיה

• $x, y, 2x, 3y$ ≤ 0 ס' דוחיה
כגמ' דוחיה ג' ג' נג'יה

• דוחיה ר' ג' ג' נג'יה

• $\phi(t) = t^2$ דוחיה וט'יה

• $g(t) = -(x+y)^2$ דוחיה ג' נג'יה

• $g''(t) < 0$ ג' נג'יה

• $g'(t) = \frac{2}{\sqrt{2t+5}}$ $g(t) = \sqrt{2t+5}$

• $g''(t) = -\frac{2}{(2t+5)^{\frac{3}{2}}}$ ג' נג'יה

$g''(t) < 0 \rightarrow g, t \geq 0$ ג' נג'יה

לפ' g דוחיה.

לפ' $f(x, y)$ דוחיה כוכית דוחיה.

לכ"נ $\sqrt{2y+5}$ דוחיה.

ג' נג'יה $\frac{x^2}{y+1}$ דוחיה.

ג' נג'יה $\frac{x^2}{y+1}$ דוחיה.

ר' ג' נג'יה $\frac{x^2}{y+1} > 0$ דוחיה.

ר' ג' נג'יה $(\frac{x^2}{y+1})^2 > 0$ דוחיה.

דוחיה ג' נג'יה $\frac{x^2}{y+1} > 0$ דוחיה.

דוחיה ג' נג'יה $(\frac{x^2}{y+1})^2 > 0$ דוחיה.

דוחיה ג' נג'יה $\frac{x^2}{y+1} > 0$ דוחיה.

```

# Define the constraints
constraints = [
    cp.quad_over_lin(x[0], x[0] + x[1]) + cp.power(cp.quad_over_lin(x[0], x[1]) + 1,
8) <= 100,
    x[0] + x[1] >= 4,
    x[1] >= 1
]

# Define the objective function
objective = cp.Maximize(cp.sqrt(2*x[1] + 5) - cp.square(x[0] + x[1]) - 2*x[0] -
3*x[1])

# Formulate and solve the problem
problem = cp.Problem(objective, constraints)
problem.solve()

# Output the solution
print("Optimal value:", problem.value)
print("Optimal x:", x[0].value)
print("Optimal y:", x[1].value)

```

Optimal value: -23.39467529502538
Optimal x: 1.4168663173190004
Optimal y: 2.5831336896593977

12.

(1c)

-1. נסמן α_i כהוותה של השורה i ו- x^* כהוותה של הולך x .

$$\text{א: } \text{ינטגרל } x^* = \min_{\alpha} g_i(x) = \min_{\alpha} \|\alpha - x\|$$

. א: ינטגרל α^* כהוותה של הולך α .

- מינימיזציה ליניארית.

מכאן, הולך α^* יהיה:

$$\min_{\alpha} \varphi \sum_{i=1}^m p_i^i \|\alpha^i - x^i\|$$

$$\text{s.t. } \varphi > 0, p^i > 0, \alpha > 0$$

$$\rightarrow \min_x \sum_{i=1}^m p^i \|\alpha^i - x^i\|$$

$$\text{s.t. } p^i > 0$$

(2)

$$\sum_{i=1}^m \alpha^i \|\alpha^i - x^i\| + p^i \underbrace{\max\{\alpha^i \|\alpha^i - x^i\| - \sigma_1^i, 0\}}_{\text{כ'ז, מינימיזציה}}$$

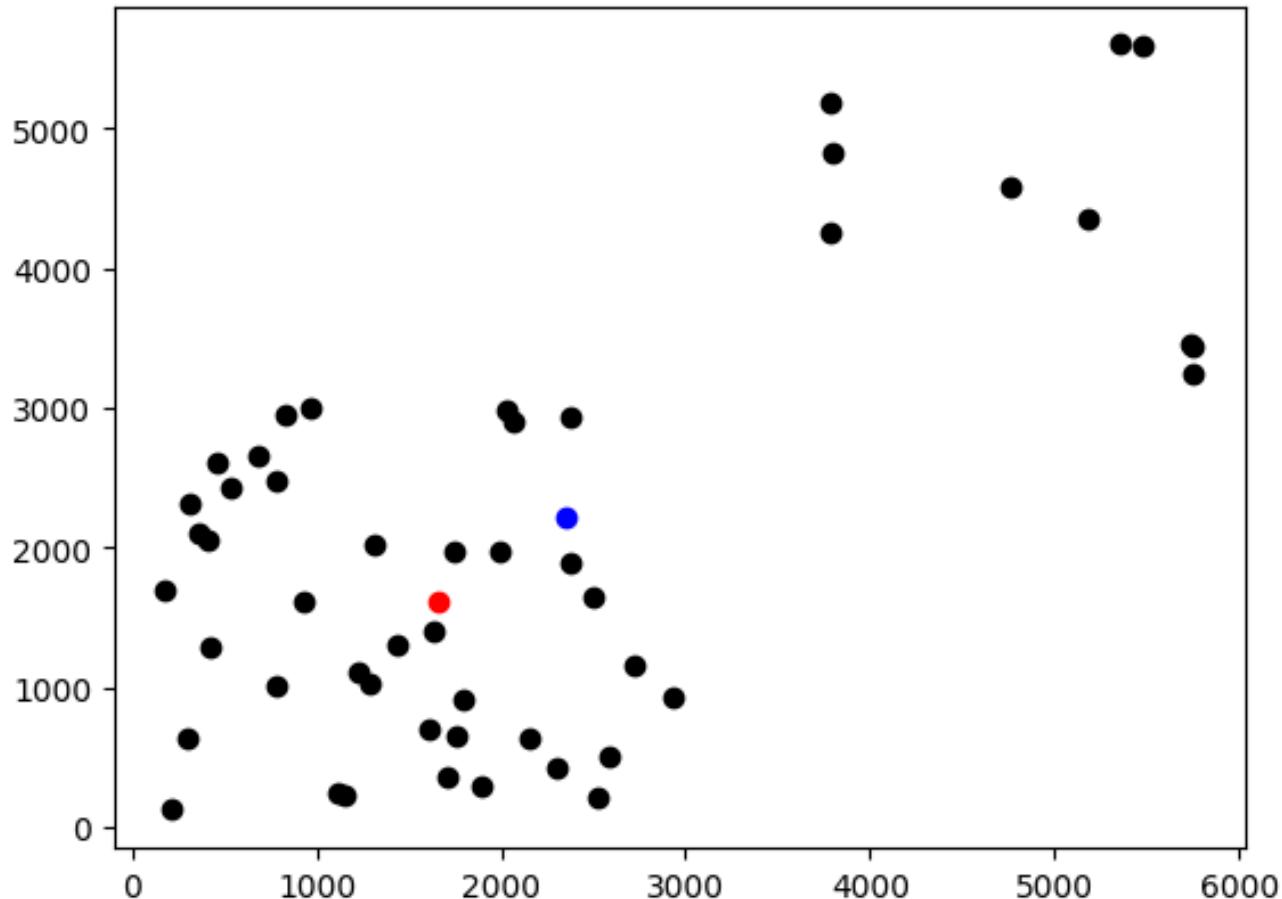
$$+ p^i \underbrace{\max\{\alpha^i \|\alpha^i - x^i\| - \sigma_2^i, 0\}}_{\text{כ'ז, מינימיזציה}} - p^i \underbrace{\max\{\alpha^i \|\alpha^i - x^i\| - \sigma_3^i, 0\}}_{\text{כ'ז, מינימיזציה}}$$

$$\rightarrow \min_x \sum_{i=1}^m \alpha^i \|\alpha^i - x^i\| + p^i \cdot \max\{\alpha^i \|\alpha^i - x^i\| - \sigma_1^i, 0\} +$$

$$+ p^i \cdot \max\{(\alpha^i - \alpha_1^i)(\alpha^i \|\alpha^i - x^i\| - \sigma_2^i), 0\}$$

$$\text{s.t. } \alpha_1^i > 0, \alpha_2^i > 0, \alpha_3^i > \alpha_1^i$$

Visualization



```
# Solve problem.  
prob = cp.Problem(objective, constraints)  
result = prob.solve()  
# Print result.  
print(f"Optimal value for B: {result}")  
print(f"Optimal x_B: {x_B.value}")
```

```
Optimal value for A: 16382.693745365377  
Optimal x_A: [1662.00851244 1613.78600109]  
Optimal value for B: 26250.468365180855  
Optimal x_B: [2356.74890495 2220.00465292]
```

```
# Plot A_i points in black, x_A in red, x_B in blue
```

```
plt.scatter(A[0,:], A[1,:], c='k', label='Shipments')  
plt.scatter(x_A.value[0], x_A.value[1], c='r', label='First option for storage location')  
plt.scatter(x_B.value[0], x_B.value[1], c='b', label='Second option for storage location')  
plt.title("Visualization")  
plt.show()
```

```
# Solve problem.  
prob = cp.Problem(objective, constraints)  
result = prob.solve()  
# Print result.  
print(f"Optimal value for B: {result}")  
print(f"Optimal x_B: {x_B.value}")
```

```
# Plot A_i points in black, x_A in red, x_B in blue
```

```
plt.scatter(A[0,:], A[1,:], c='k', label='Shipments')  
plt.scatter(x_A.value[0], x_A.value[1], c='r', label='First option for storage location')  
plt.scatter(x_B.value[0], x_B.value[1], c='b', label='Second option for storage location')  
plt.title("Visualization")  
plt.show()
```

$$y_i \in \{1, -1\}, x_i \in \mathbb{R}^n$$

(Q3)

$$\min \|P\|_2$$

$$\text{s.t. } y_i (x_i^T P x_i + q^T x_i + r) \geq 0 \quad \forall i \in \mathcal{N}$$

$$P \in \mathbb{R}^{n \times n}, q \in \mathbb{R}^n, r \in \mathbb{R}$$

$$P_{i,j} = P_{j,i} \quad \forall i \neq j, i, j \in \mathcal{N}$$

ה问题是 מינימיזציה של פונקציית האנרגיה כפונקציה של P, q, r

$$-y_i (x_i^T P x_i + q^T x_i + r) \leq 0$$

ה问题是 מינימיזציה של פונקציית האנרגיה כפונקציה של P, q, r

$$\text{subject to } x_i^T P x_i + q^T x_i + r \leq 0$$

$$\text{subject to } x_i^T P x_i + q^T x_i + r \leq 0$$

$$\text{subject to } x_i^T P x_i + q^T x_i + r \leq 0$$

$$P_{i,j} = x_i^T P x_j \quad \forall i, j \in \mathcal{N}$$

$$P_{i,j} = x_i^T P x_j = \sum_{k=1}^n x_i^k P_{ik} x_j^k \quad \forall i, j \in \mathcal{N}$$

$$\text{subject to } x_i^T P x_i + q^T x_i + r \leq 0$$

$$\bullet \text{ ה问题是 מינימיזציה של פונקציית האנרגיה כפונקציה של } P, q, r$$

```
def grad_proj(f, gf, proj, t, x0, eps):
    x_prev = x0
    xk = proj(x_prev - t * gf(x_prev))
    fs = [f(xk)]
    while np.linalg.norm(xk - x_prev) > eps:
        x_prev = xk
        xk = proj(x_prev - t * gf(x_prev))
        fs.append(f(xk))
    return xk, fs
```

(1c) (4)

$$\text{Let's do it! } P = (z_1, z_2) \quad \text{and} \quad \mathcal{L} = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \mid x+y-1=0 \right\} \quad (\text{eq 4})$$

$$1 \text{ is } \text{proj}_{\mathcal{L}} \text{ of } e \iff y = 1 - x \quad \text{and} \quad \text{proj}_{\mathcal{L}} \text{ is}$$

$$(z_2 - z_1) \leq z_2 - z_1 + c \quad \text{and} \quad \exists c \in \mathbb{R} \quad y = x + c \leq$$

$$y = x + z_2 - z_1 \quad \Leftarrow$$

$$x = \frac{z_1 - z_2 + 1}{2} \quad \Leftarrow x + z_2 - z_1 = -x + 1 \quad \text{and} \quad \text{proj}_{\mathcal{L}}$$

\therefore find x such that $x + z_2 - z_1 = -x + 1$

$$y = \frac{z_2 - z_1 - 1}{2} + 1 = \frac{z_2 - z_1 + 1}{2}$$

$$\left(\frac{z_1 - z_2 + 1}{2}, \frac{z_2 - z_1 + 1}{2} \right) \quad \Leftarrow$$

```
def proj_section_b():
    return lambda p: np.array([(p[0]-p[1]+1)/2, (p[1]-p[0]+1)/2])
```

(2)

$$\text{and we want to minimize } \|x\| \quad g(x) = \|x\|^2$$

gradient descent algorithm

for $L=2$ we take the norm of the gradient

$$\|\nabla g(x) - \nabla g(y)\| \approx \|2x - 2y\| \approx 2\|x - y\|$$

if $\|x\| < \epsilon$ then stop

otherwise return to 1

```
Usage: new
def proj_section_b():
    return lambda p: np.array([(p[0]-p[1]+1)/2, (p[1]-p[0]+1)/2])

f = lambda x: np.linalg.norm(x)**2
gf = lambda x: 2*x
x, fs = grad_proj(f, gf, proj_section_b(), t: 0.5, np.array([100, 100]), 10**-8)
print(f"covered after: {len(fs)} iterations with point {x}")

covered after: 2 iterations with point [0.5 0.5]
```

n5.

(SL2) ⑩

$$f(x, u) = \sum_{i=1}^m (||x - a_i||^2 - 2d_i u_i^\top (x - a_i) + ||a_i||^2) \geq \sum_{i=1}^m (||x - a_i||^2 - 2d_i ||u_i|| ||x - a_i|| + ||a_i||^2)$$

תעלוי מ- u_i

$$\geq \sum_{i=1}^m (||x - a_i||^2 - 2d_i ||x - a_i|| + ||a_i||^2) = m$$

$\forall i : ||u_i|| \leq 1$

$$\text{b)} f(x, u^*) = m$$

$$u^* = (u_1, \dots, u_m) : \forall i : u_i = \frac{x - a_i}{||x - a_i||}$$

$\exists \delta > 0$:

$$\min_{x, u} f(x, u) = m$$

$$\arg \min_{x, u} f(x, u) = \arg \min_x \sum_{i=1}^m (||x - a_i||^2 - 2d_i ||x - a_i|| + ||a_i||^2) =$$

מכיר ב- x

$$= \arg \min_x \sum_{i=1}^m (||x - a_i||^2 - 2d_i ||x - a_i||)$$

$x - a_i$ נזקינה ו- x מופיע

(SL) 8

$$\arg \min_x \sum_{i=1}^m (||x - a_i|| - d_i)^2 =$$

$$= \arg \min_x \sum_{i=1}^m (||x - a_i||^2 - 2d_i ||x - a_i|| + d_i^2) =$$

$$= \arg \min_x \sum_{i=1}^m (||x - a_i||^2 - 2d_i ||x - a_i||) =$$

$x \rightarrow \text{מינימום}$ של d_i^2

בגדי עטוף רגילה

②

(SL1)

$$a=0, d=1 \text{ np}$$

$$\Rightarrow f(x) = (|x| - 1)^2$$

$$\text{: p'npn } \lambda = \frac{1}{2}, y_1=1, y_2=-1 \text{ np}$$

$$f\left(\frac{1}{2}x_1 + \frac{1}{2}x_2\right) = f(0) = 1$$

$$\frac{1}{2}f(x_1) + \frac{1}{2}f(x_2) = 0$$

num 1.5, 1.6, 1.7, 1.8, 1.9, 1.10

(SL2)

$$a=1, d=1 \text{ np}$$

$$\Rightarrow f(x, u) = (x-1)^2 - 2u(x-1) + 1$$

$$\text{: } \lambda = \frac{1}{2} - 1 \quad x = (2, 0), u = (1, -1) \text{ np}$$

$$f\left(\frac{1}{2}(x_1, u_1) + \frac{1}{2}(x_2, u_2)\right) = f\left(\frac{1}{2}, 0\right) = 1.25$$

$$\frac{1}{2}f(x_1, u_1) + \frac{1}{2}f(x_2, u_2) = \frac{1}{2} \cdot 0 + \frac{1}{2} \cdot 0 = 0$$

num 1.5, 1.6, 1.7, 1.8, 1.9, 1.10

③

$$f(x, u) = \sum_{i=1}^m (||x-a_i||^2 - 2d_i u_i^\top (x-a_i) + ||a_i||^2)$$

$$\nabla f_x = \sum_{i=1}^m 2(x-a_i) - 2d_i u_i$$

$$\nabla f_{u_i} = \cancel{\sum_{j \neq i} 2(x-a_j)} - 2d_i x + 2d_i a_i$$

$$\Rightarrow \nabla f = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^m 2(x-a_i) - 2d_i u_i \\ -2d_1 x + 2d_1 a_1 \\ \vdots \\ -2d_m x + 2d_m a_m \end{pmatrix}$$

2.1 num 1.6, 1.7, 1.8, 1.9, 1.10

2.1 num 1.6, 1.7, 1.8, 1.9, 1.10

$$\|\nabla f(x, u) - \nabla f(y, v)\| = \left\| \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^m 2x_i - 2y_i + 2d_i(v_i - u_i) \\ 2d_1(y_1 - x_1) \\ \vdots \\ 2d_m(y_m - x_m) \end{pmatrix} \right\| =$$

$$= 2 \left\| \begin{pmatrix} mI_n(x-y) \\ d(x-y) \\ \vdots \\ d_m(x-y) \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^m -d_i(u_i - v_i) \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \right\|$$

$\therefore \text{let } z = \begin{pmatrix} u_1 - v_1 \\ \vdots \\ u_m - v_m \end{pmatrix}$

$$= 2 \left\| \begin{pmatrix} mI_n(x-y) \\ -D^T(x-y) \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -Dz \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \right\| =$$

$$= 2 \left\| \begin{pmatrix} mI_n - D \\ -D^T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x-y \\ z \end{pmatrix} \right\| =$$

$$= 2 \| P \begin{pmatrix} x-y \\ z \end{pmatrix} \| \leq 2 \| P \| \| \begin{pmatrix} x-y \\ z \end{pmatrix} \|$$

$$\Rightarrow \rho = 2 \| P \| \text{ or radius of convergence}$$

(3)

- פונקציית המינימום כפונקציה של פונקציית המינימום.
- מינימום פונקציית המינימום f מוגדר בפונקציית המינימום $e-f$.

$$\begin{aligned}
 & \sum_{i=1}^m (||x-a_i||^2 - 2d_i u_i^\top (x-a_i) + ||a_i||^2) \geq \sum_{i=1}^m (||x-a_i||^2 - 2d_i ||x-a_i|| + ||a_i||^2) = \\
 & = \sum_{i=1}^m (||x-a_i||^2 - 2d_i ||x-a_i|| + ||a_i||^2 + d_i^2 - d_i^2) \geq \\
 & = \sum_{i=1}^m [(||x-a_i|| - d_i)^2 + ||a_i||^2 - ||d_i||^2] = \\
 & = \sum_{i=1}^m [(||x-a_i|| - d_i)^2 + (||a_i|| - ||d_i||)(||a_i|| + ||d_i||)] \geq \\
 & \geq \sum_{i=1}^m (||a_i|| - ||d_i||)(||a_i|| + ||d_i||)
 \end{aligned}$$

הצגה גלויה הינה אטאל גן (הנורמליזציה)

הצגה הינה צורה מסוימת של גן מינימום קוויאר וסלאר.
או מינימום דיסטנס נורמל דיסטנס.
או מינימום דיסטנס נורמל דיסטנס.

$$\begin{aligned}
 & \sum_{i=1}^m (||x-a_i||^2 - 2d_i ||x-a_i|| + ||a_i||^2) \rightarrow \infty \\
 & \Rightarrow \sum_{i=1}^m (||x-a_i||^2 - 2d_i u_i^\top (x-a_i) + ||a_i||^2) \xrightarrow{\|x\| \rightarrow \infty} \infty
 \end{aligned}$$

כון, הנגילה דיסטנסים, וזה כו נורמל כו הינה לא נורמל
 SL2 סה' דיסטנסים יפה נורמל נורמל. להלן אזכיר
 סה' נורמל סה' סה' נורמל נורמל. יהא זה נורמל נורמל.
 סה' נורמל סה' סה' נורמל נורמל. SL נורמל נורמל.

SL נורמל נורמל.

