# hw6\_51215903008\_陈诺

# 作业链接

https://www.wolai.com/v2SV4T7sSoBoEAJDKoNCTu

## 习题部分

$$a^{ op}( heta x_1 + (1- heta)x_2)$$
 $= heta a^{ op} x_1 + (1- heta)a^{ op} x_2 \ (1)$ 
 $(a) \ (1) \geqslant heta lpha + (1- heta)lpha = lpha$ 
 $(1) \geqslant heta eta + (1- heta)eta = eta ( heta \in [0,1])$ 

或者由于平板是两个半空间的交集所以是凸集。

$$egin{aligned} egin{aligned} eg$$

有 $x_1, x_2$ 都满足  $\begin{cases} a_1^{\top} x \leq b_1 \\ a_2^{\top} x \leq b_2 \end{cases}$  (c)则 $a_1^{\top} (\theta x_1 + (1 - \theta) x_2) \leqslant \theta b_1 + (1 - \theta) b_1 = b_1$  是凸集 同理 $a_2^{\top} (\theta x_1 + (1 - \theta) x_2) \leq \theta b_2 + (1 - \theta) b_2 = b_2$  或者由于楔形是两个半空间的交集所以是凸集。

$$(a)f(x)=e^x+1, x\in \mathbf{R} \ (b)f(x)=\max\left(\|Ax+b\|_2,\left\|x^Tx
ight\|_1
ight), A\in \mathbf{R}^{m imes n}, x\in \mathbf{R}^n, b\in \mathbf{R}^m \ (c)f(x)=-\cos x, x\in [-\pi/2,\pi/2]$$

$$f(a) rac{\partial^2 f}{\partial x^2} = e^x \geq 0$$
  $f$ 是凸函数

由于范数是凸函数,且复合仿射映射是保凸运算,

故若记 $f_1(x) = ||Ax+b||_2, f_2(x) = ||x^Tx||_2,$ )则 $f_1(x), f_2(x)$ 是凸函数,

f是凸函数

而逐点最大  $\max\{f_1(x), f_2(x)\}$  是保凸运算(证明如下)

# 下证逐点最大是保凸运算:

即证如果函数 $f_1$ 和 $f_2$ 均为凸函数,则逐点最大函数 $f(x) = \max\{f_1(x), f_2(x)\}$  定义域为 $\operatorname{dom} f = \operatorname{dom} f_1 \cap \operatorname{dom} f_2$ ,仍然是凸函数。

证: $orall 0 \leqslant heta \leqslant 1$ 以及 $x,y \in \mathrm{dom}\, f,$ 有 $f( heta x + (1- heta)y) = \max \left\{ f_1( heta x + (1- heta)y), f_2( heta x + (1- heta)y) \right\}$   $\leqslant \max \left\{ heta f_1(x) + (1- heta)f_1(y), heta f_2(x) + (1- heta)f_2(y) \right\}$   $\leqslant heta \max \left\{ f_1(x), f_2(x) \right\} + (1- heta) \max \left\{ f_1(y), f_2(y) \right\}$  = heta f(x) + (1- heta)f(y),

从而说明了函数f的凸性。

同样很容易证明,如果函数 $f_1, \dots, f_m$ 为凸函数,则它们的逐点最大函数 $f(x) = \max \{f_1(x), \dots, f_m(x)\}$  仍然是凸函数。

补充:最大值函数是凸函数: 由于对任意 $0 \leqslant \theta \leqslant 1$ ,函数 $f(x) = \max_i x_i$ 满足 $f(\theta x + (1 - \theta)y) = \max_i (\theta x_i + (1 - \theta)y_i)$   $\leqslant \theta \max_i x_i + (1 - \theta)\max_i y_i$   $= \theta f(x) + (1 - \theta)f(y)$ 

$$f(c)rac{\partial^2 f}{\partial x^2}=cos(x)\geq 0, x\in [-\pi/2,\pi/2]$$
  $f$ 是凸函数

习题3.考虑极小化二次函数

$$f_0(oldsymbol{x}) = rac{1}{2} oldsymbol{x}^{ ext{T}} oldsymbol{P} oldsymbol{x} + oldsymbol{q}^{ ext{T}} oldsymbol{x} + r$$

其中,  $\mathbf{P} \in \mathbb{S}^n_+$  (n 阶半正定矩阵)。给出 $\mathbf{x}$ 为 $f_0$ 最小解的充要条件,并说明 $\mathbf{x}$ 何时无解,有唯一解,有多个解。

$$egin{aligned} rac{\partial f}{\partial x} &= rac{1}{2} \left( P^ op + P 
ight) x + q \stackrel{P \in S^n_+}{=} P x + q \ rac{\partial^2 f}{\partial x \partial x^ op} &= P \succcurlyeq 0 \; , \; oldsymbol{th} th f_0$$
是凸函数,有最小解 $f_0$ 最小解时, $rac{\partial f}{\partial x} &= P x + q = 0 \; , \end{aligned}$ 

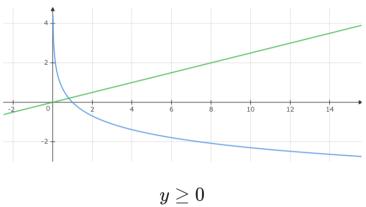
#### 该线性方程的解有以下几种情况:

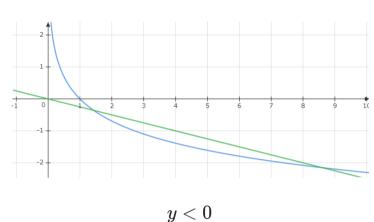
当r(P) = r(P,q) = n时, $P \succ 0$ ,存在唯一 $x^*$ 使f最小解, $x^* = -P^{-1}q$  (如果P正定,即P是满秩矩阵,则存在唯一最小解 $x^* = -P^{-1}q$ ) 当r(P) = r(P,q) < n时,存在无穷 $x^*$ 使f最小解, $x^* = -P^{-1}q + \mathrm{Null}(P)$  (如果P奇异,最优解集合为 $x^* = -P^{\dagger}q + \mathrm{Null}(P)$ ,其中 $P^{\dagger}$ 为P的伪逆。) 当r(P) < r(P,q)时,无解, $f_0$ 无下界。 (如果 $q \notin \mathrm{Col}(P)$ ,则无解。此类情况 $f_0$ 无下界。)

习题4.计基f(x)的共轭函数,以及共轭函数的定义域。P85

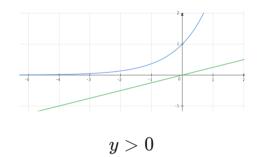
$$(a)f(x) = -\log x$$
$$(b)f(x) = e^x$$

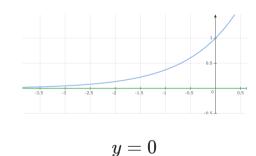
$$(a)f^*(y) = \sup_x \{yx + \log(x)\}$$
 $if \ \ y \geqslant 0, f^*(y) = \infty$ 
 $if \ \ y < 0, rac{\partial (yx + \log(x))}{\partial x} = y + rac{1}{x} = 0$ 
 $x = -rac{1}{y} > 0$ 
 $f^*(y) = \left\{ egin{array}{l} yx + \log(x)|_{x = -rac{1}{y}} = -1 + \log\left(-rac{1}{y}
ight), y < 0 \\ \infty, y \geqslant 0 \\ D = y|y < 0 \end{array} 
ight.$ 

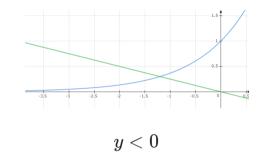




$$egin{aligned} (b)f^*(y) &= \sup_x \left\{ yx - e^x 
ight\} \ &= \left\{ egin{aligned} \sup -e^x = 0, & y = 0 \ \infty, & y < 0 \ y \ln y - y, & y > 0 \ \infty, & y < 0 \end{aligned} 
ight. \ &= \left\{ egin{aligned} y \ln y - y, & y \geqslant 0 \ \infty, & y < 0 \end{aligned} 
ight. \ &= \left\{ y | y \geq 0 
ight\} \end{aligned}$$







习题5.证明: Gauss概率密度函数的累积分布函数

$$\Phi(x)=rac{1}{\sqrt{2\pi}}\int_{-\infty}^{x}e^{-u^2/2}du$$

是对数 - 凹函数.即  $\log(\Phi(x))$ 是凹函数。P101P118

$$egin{array}{ll} rac{\partial \log f}{\partial x} &= rac{f'}{f} & ext{id} f' &= rac{\partial f}{\partial x} \ rac{\partial \left(rac{f'}{f}
ight)}{\partial x} &= rac{f''f - f'^2}{f^2} & f'' &= rac{\partial^2 f}{\partial x^2} \ rac{\partial \left(rac{f'}{f}
ight)}{\partial x} &\leq 0 
ight) 
ight. \ 
m 对数 \ ec{y} &\Leftrightarrow f''f &\leq f'^2 \end{array}$$

故函数f是对数 — 凹函数的充要条件是,对任意x有 $f''(x)f(x) \leqslant f'(x)^2$ 。

法1 根据两个对数 - 凹函数的卷积 $(P101\ (f*g)\ (x) = \int f(x-y)g(y)dy)$ 仍然是对数 - 凹函数,易得出f是对数 - 凹函数的结论。

下为证明 
$$(f*g)(x) = \int f(x-u)g(u)du$$
 
$$u \in (-\infty,x]$$
 
$$x-u \in [0,+\infty)$$
 此例中, $f(x-u) = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2\pi}}, x-u \in [0,+\infty) \\ 0, \text{ others} \end{cases}$  由于 $[0,+\infty)$ 是凸集,故 $f$ 是对数—凹函数 
$$g(u) = e^{-\frac{u^2}{2}}$$
 
$$g' = g \times (-u)$$
 
$$g'' = g' \times (-u) - g = gu^2 - g$$
 
$$gg'' = g^2 \times (u^2 - 1)$$
 
$$\leqslant g^2 u^2 = g'^2$$
 故 $g$ 是对数—凹函数

由f和g是对数 - 凹函数,故他们的卷积  $(f*g)(x)=rac{1}{\sqrt{2\pi}}\int_{-\infty}^x e^{-u^2/2}du$ 仍为对数凹函数.

法2 证明对数 - 凹函数充要条件:对任意x有 $\Phi''(x)\Phi(x) \leqslant \Phi'(x)^2$ 。