

Problem Set 3

1. 设拉格朗日函数为 $\mathcal{L}(x, \lambda) = c^T x + \lambda^T (Ax - b)$,

对应的对偶函数为 $\mathcal{G}(\lambda) = \inf_x \mathcal{L}(x, \lambda)$,

而LP问题是凸问题, KKT 条件成立, 满足 stationarity

$$\nabla_x c^T x + \lambda^{*T} (Ax - b) = 0$$

$$\implies c^T + \lambda^{*T} A = 0$$

以及 $Ax^* - b = 0$, 因此该点处拉格朗日函数可以表达为

$$\mathcal{L}(x^*, \lambda^*) = (-\lambda^{*T} A)(A^{-1}b) + \lambda^{*T} (Ax^* - b)$$

$$\mathcal{L}(x^*, \lambda^*) = -\lambda^{*T} b$$

根据 Dual feasibility 得 $\lambda_i \geq 0$

LP问题的对偶问题标准形式为

$$\begin{aligned} & \max_{\lambda} \quad -\lambda^T b \\ & s. t. \quad \lambda \geq 0, c^T + \lambda^T A = 0 \end{aligned}$$

2.

2.1 证: $\omega^T \omega$ 是凸函数

$$\iff \|\lambda x + (1 - \lambda)y\|^2 \leq \lambda \|x\|^2 + (1 - \lambda) \|y\|^2$$

$$\iff \lambda \|x\|^2 + (1 - \lambda) \|y\|^2 - (\lambda x + (1 - \lambda)y)^T (\lambda x + (1 - \lambda)y) \geq 0$$

$$\iff \lambda \|x\|^2 + (1 - \lambda) \|y\|^2 - (\lambda x^T + (1 - \lambda)y^T)(\lambda x + (1 - \lambda)y) \geq 0$$

$$\iff$$

$$\lambda \|x\|^2 + (1 - \lambda) \|y\|^2 - (\lambda^2 x^T x + \lambda(1 - \lambda)(y^T x + y^T x) + (1 - \lambda)^2 y^T y) \geq 0$$

$$\iff (\lambda - \lambda^2)x^T x + (\lambda - \lambda^2)y^T y - \lambda(1 - \lambda)(y^T x + y^T x) \geq 0$$

$$\iff (\lambda - \lambda^2)x^T x + (\lambda - \lambda^2)y^T y - \lambda(1 - \lambda)(y^T x + y^T x) \geq 0$$

而 $\lambda \in [0, 1]$, 因此 $\lambda \geq \lambda^2$,

$$\iff x^T x + y^T y - (y^T x + y^T x) \geq 0$$

$$\iff (x^T - y^T)(x - y) \geq 0$$

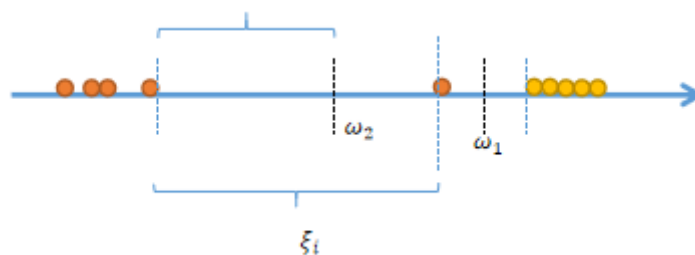
$$\iff \|x - y\|^2 \geq 0$$

而 $\|x - y\|^2 \geq 0$ 成立, 故 $\omega^T \omega$ 是凸函数, 证毕。

2.2 不一定, 软间隔SVM模型表达为

$$\begin{aligned} & \min_{\omega, b, \xi} \quad \frac{1}{2} \|\omega\|^2 + C \sum_{i=1}^m \xi_i \\ & s. t. \quad y^{(i)}(\omega^T x^{(i)} + b) \geq 1 - \xi_i \\ & \quad \xi_i \geq 0, \forall i = 1, 2, \dots, m \end{aligned}$$

考虑一维情形如下



令 $\forall \xi_i = 0$, 即退化为硬间隔SVM, 求得决策边界为 ω_1 ;

令 $\xi_j = 0, j \neq i$, 求得决策边界为 ω_2 ;

目标函数设为 f , $f(\omega_1) = \frac{1}{2}\omega_1^2$, $f(\omega_2) = \frac{1}{2}\omega_2^2 + C\xi_i$,

当 $\frac{1}{2}\omega_1^2 > \frac{1}{2}\omega_2^2 + C\xi_i$ 时, ξ_i 可以不为0, ω_2 优于 ω_1 , 因而最优解一定不是 ω_1 .

软间隔SVM可以避免过拟合, 正如上面的例子, 右侧橙色点可能是噪声, 用硬间隔SVM会拟合噪声;

相反, 前者通过松弛变量, 泛化模型, 提高鲁棒性, 因此某些情况下有必要使用软间隔SVM。

2.3①当 $0 < \alpha_i^* < C$ 时,

根据KKT条件 $\alpha_i^* + r_i^* = C$ 得 $0 < r_i^* < C$,

又因为 $r_i^* \xi_i^* = 0$, 所以 $\xi_i^* = 0$,

因为 $\alpha_i^*(y^{(i)}(\omega^{*T}x^{(i)} + b^*) + \xi_i^* - 1) = 0$,

所以 $y^{(i)}(\omega^{*T}x^{(i)} + b^*) + \xi_i^* - 1 = 0$,

所以 $y^{(i)}(\omega^{*T}x^{(i)} + b^*) = 1$,

即 in-bound SVs 在支撑平面上。

②当 $\alpha_i^* = C$ 时, 类似的可以得到 $y^{(i)}(\omega^{*T}x^{(i)} + b^*) + \xi_i^* - 1 = 0$,

而 $\xi_i^* \geq 0$, 因此 $y^{(i)}(\omega^{*T}x^{(i)} + b^*) \leq 1$,

即 bound SVs 在支撑平面上或者在间隔内。

而往往少数的点就能确定支撑平面 (n 维空间 n 个点确定一个 boundary), 因此大部分的点在间隔内。