Розділ 2: Алгоритм дифузії Домашнє завдання

1 Основне (2 бали)

..1 Супермодулярність і репараметризація

Показати, що для двох супермодулярних функцій $g_1:K^2\to\mathbb{R}$ і $g_2:K^2\to\mathbb{R}$ функція

$$g\left(k, k'\right) = \max_{\varkappa \in K} \left\{g_1\left(k, \varkappa\right) + g_2\left(\varkappa, k'\right)\right\}$$

також супермодулярна.

1.2 Супермодулярність і увігнутість

У деяких випадках зручно використовувати увігнуті функції в якості вагів. Доведіть, що для будь-якої увігнутої $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ та скінченної множини міток $K \subset \mathbb{R}$ (де впорядкованість та різниця визначаються природньо) функція

$$g(k, k') = f(k - k')$$

супермодулярна.

2 Додаткове (3 бали)

2.1 Навчання на задачах розмітки

Нехай $T=\{1,\ldots,n\}^2$ — поле зору, $\tau\subset T^2$ — структура другого порядку, визначена на полі зору, $X\ni x:T\to\{0,1\}$ — зображення, задане на полі зору $T,\ q:T\times X\times\{0,1\}\to\mathbb{R}$ — відома унарна штрафна функція, що залежить від зображення, $g:\tau\times\{0,1\}^2\to\mathbb{R}$ — невідома бінарна штрафна функція, що не залежить від зображення. Маємо експоненційний розподіл виду

$$p(k;x) = \frac{1}{Z(x)} \cdot \exp\left\{ \sum_{t \in T} q_t(k_t;x) + \sum_{tt' \in \tau} g_{tt'}(k_t,k_{t'}) \right\}, \quad k: T \to \{0,1\}, \quad x: T \to \{0,1\}.$$

Побудувати ефективний алгоритм, що на вхід приймає таку множину пар $\{\langle x^i, k^i \rangle : i = \overline{1, m} \}$, що

$$p(k^{i}; x^{i}) > p(k; x^{i}), \quad \forall k \neq k^{i}, \quad \forall i = \overline{1, m},$$

а на виході дає бінарну штрафну функцію $g: \tau \times \{0,1\}^2 \to \mathbb{R}$, для якої ці нерівності виконуться для всієї навчальної множини.

Вважати, що ми знаємо ефективний алгоритм пошуку найкращої розмітки, а також інший алгоритм, який для скінченної множини $X \subset \mathbb{R}^m$ довільної скінченної розмірності m, такої що існує невідоме $\alpha \in \mathbb{R}^m$, для якого

$$\alpha \cdot x > 0, \quad x \in X,$$

знайде одне з можливих α за скінченну кількість кроків (наприклад, алгоритм навчання персептрону або алгоритм Козинця).

3 Комп'ютерне (4 бали)

3.1 Основи текстурної сегментації

Задача

Для зашумленого кольорового зображення $x: T \to \{0, \dots, 255\}^3$ побудувати ітеративне наближення до оптимальної бінарної сегментації за допомогою алгоритму дифузії

$$k^* \in \underset{k:T \to \{0,1\}}{\operatorname{argmax}} \frac{1}{Z\left(x\right)} \cdot \exp\left\{-\sum_{t \in T} \left[\left\| \left\|x_t - c\left(k_t\right)\right\| > \left\|x_t - c\left(\tilde{k}_t\right)\right\| \right] \right] - \sum_{tt' \in \tau} \alpha \cdot \left[\left\|k_t \neq k_{t'}\right\| \right] \right\},$$

де \tilde{k} означає заперечення до k, відображення $c:K\to\{0,\ldots,255\}^3$ дає колір сегменту (студент самостійно обирає два кольори, на які хоче розбити зображення), константу $\alpha>0$ студент обирає під конкретні зображення, $[\![\cdot]\!]$ — дужки Айверсона, 0< Z — нормуючий множник розподілу, а τ — така структура сусідства, що сусідами пікселя t з координатами $\langle t_x,t_y\rangle$ є

$$N\left(t\right) = \left\{ \left\langle t_{x}-1, t_{y}\right\rangle, \left\langle t_{x}+1, t_{y}\right\rangle, \left\langle t_{x}, t_{y}-1\right\rangle, \left\langle t_{x}, t_{y}+1\right\rangle \right\}.$$

Мета

Закріпити навички пошуку найбільш ймовірного стану випадкового поля.

Завдання

На вхід програмі подається

- шлях до зашумленого зображення;
- значення α ;
- кольори двох сегментів (або інтенсивності у випадку чорно-білих зображень).

Програма малює результати кожної ітерації пошуку сегментації.