Semi-global matching

Temp

$$L_r(p,d) = C(p,d)$$

$$+ \min(L_r(p-r,d), L_r(p-r,d-1) + P_1, L_r(p-r,d+1) + P_1, \min_i(p-r,i) + P_2)$$

$$- \min_k L_r(p-r,k)$$

Алгоритм построения карты:

- Подсчет matching costs $C(p,d), d \in [0,d_max]$. На данном шаге возможны предварительные фильтры входного изображения (mean, rank,...)
- Поиск оптимальной карты стереоглубины на основе стоимостей.
- Постпроцессинг

Matching costs and filters: AD,SAD,BT, NCC, MNCC, ZSAD, BilSub, Log, Rank, SoftRank, Census, Ordina, MIl

Census: $p \to (f_{(-n)(-m)}, f_{(-n+1)(-m)}, ..., f_{nm}) | p_{ij} \in N_p, f_{ij} = T || p_{ij} > p ||$ Stereo Algorithms:

Energy

Обычно решается задача минимизации функции энергии.

Пример: $E = E_data + lamda * E_{smooth}$, где

 $E_{data} = \sum_p C(p, D_p)$ - сумма попиксельных стоимостей сопоставления $E_{smooth} = \sum_p \sum_{q \in N_p} (P_1 T \|D_p - D_q\| + P_2 T \|D_p - D_q\|)$ - штрафы за изменение значения

Есть два похода к решению данной задачи: глобальная оптимизация на всем изображении (2D, долго) и оптимизация построчно с помощью динамики (1D). Hirschmuller предложил оптимизировать динамикой сразу в нескольких направлениях. Затем складывать стоимости и выбирать вариант с минимальной стоимостью.

• Local window for optimizing

SGM

- Matching cost: MI
- Stereo algorithm: динамика в 8 направлениях

Существующие улучшения:

• Matching cost: hmi - hierarhical mi. Сначала считаем mi для картинки 1/16, потом увеличиваем карту диспаратности в 2 раза и считаем для картинки 1/8 только одну итерацию... Тогда наши затраты $1+1/2^3+1/4^3+1/8^3+3/16^3\approx 1.14$ вместо 3. Выйгрыш только в производительности

- Matching cost: Census, bilSub. Дало лучшие результаты, относительно других matching costs: большая устойчивость к изменениям одной из фотографий.
- Tiling. Разбиение больших фотографий на множество маленьких картинок, подсчет карт стереоглубины для них, а затем склеивание. При склеивании считать новую диспаратность как взвешенную сумму.
- Postprocessing: Consistency check Проверка правильности построения, с помощью повторного запуска алгоритм с поменянными местами изображениями
- Postprocessing: Intensity consistent disparity selection
 Изначально плохое качество работы на картинках с untextured background. ТООО не
 входит в рамки изучаемой темы
- Postprocessing: Интерполяция неизвестных пикселей TODO не входит в рамки изучаемой темы
- Stereo Algorithm: use $P_2 = \frac{P_2'}{|I_{bp} I_{bq}|}$]item Stereo Algorithm: eSgm Улучшение потребления памяти SGM засчет другого обхода динамики. Результат обработки эквивалентен стандартному алгоритму. $O(w \times w \times d_{max})$ vs $O(w \times h + w \times d_{max})$ Также позволило составлять матрицу доверия карте диспаратности (confidence), появились потери в скорости. Рационально использовать для $d_m ax > 100$