

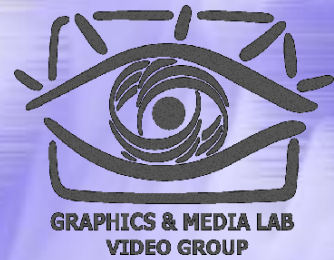
Обработка видео

Denoising и Deblocking

Дмитрий Ватолин

Московский Государственный Университет
CS MSU Graphics&Media Lab

Благодарности



Автор выражает признательность
Сергею Гришину и Дарье
Калинкиной за помощь в подготовке
этих слайдов

Denoising: Содержание

- ◆ **Виды шума и их источники**
- ◆ **Методы подавления шума**
 - Методы, работающие в пространственной области
 - Методы, работающие во временной области (как использующие, так и не использующие компенсацию движения)
 - Методы удаления вертикальных царапин со старых киноплёнок
- ◆ **MSU Noise Remover**
- ◆ **Методы оценки качества шумоподавления**

Виды шума

- ◆ Самый распространенный – **белый гауссовский шум** (описывается следующей функцией плотности распределения: $p(d) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{d^2}{2\sigma^2}}$)
- ◆ **Биение пикселов** (изолированные точки на изображении, значение которых значительно отличается от значений окружающих их точек)
- ◆ **Вертикальные царапины** (характерны для старых черно-белых видеозаписей)

Происхождение шума

- ◆ Источниками белого и импульсного шума могут быть:
 - неидеальное оборудование для захвата изображения (видеокамера и.т.п.)
 - помехи при передаче по аналоговым каналам
 - неточности при выделении яркостного и цветоразностных сигналов из аналогового композитного сигнала
 - и. т. д.
- ◆ Вертикальные царапины возникают при механическом повреждении эмульсии на пленке.

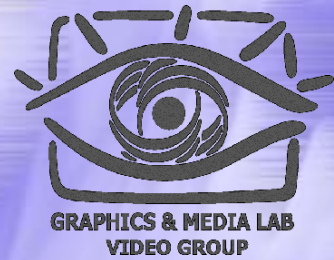
Шум в телевидении



Шум на старых фильмах



Зачем нужно подавлять шум



- ◆ Улучшается визуальное качество изображения
- ◆ Подавление шума очень важно при сжатии видео:
 - Уменьшается межкадровая разница, и, как следствие, увеличивается степень сжатия
 - Лучше работают алгоритмы компенсации движения

Типы алгоритмов шумоподавления

Все алгоритмы шумоподавления можно разделить на два типа:

- ◆ **Пространственные (spatial)**

Основная идея : усреднение значений пикселей на каждом отдельном кадре.

Проблема: могут пострадать мелкие детали, соизмеримые по размеру с шумом и четкость краев предметов.

- ◆ **Временные (temporal)**

Основная идея: усреднение значений пикселей между кадрами.

Проблема: при сильном движении появляются такие артефакты, как motion blur и ghosting.

Методы пространственного шумоподавления

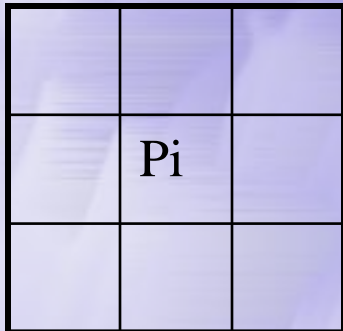


- ◆ Линейное усреднение пикселов по соседям
- ◆ Вейвлет-преобразование
- ◆ Медианная фильтрация
- ◆ Гауссовское размытие
- ◆ Математическая морфология

2D Cleaner

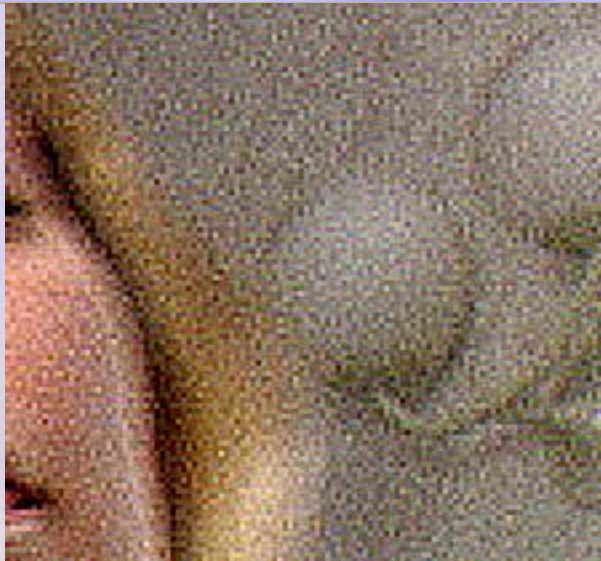


```
for (each pixel of the current video frame){
    GetRGB (source_pixel, r, g, b);
    tot_red = tot_green = tot_blue = 0;
    count_red = count_green = count_blue = 0;
    for (each pixel in the specified radius){
        GetRGB (neighbour_pixel, r1, g1, b1);
        if (abs(r1-r) < Threshold) tot_red += r1; count_red ++;
        if (abs(g1-g) < Threshold) tot_green += g1; count_green ++;
        if (abs(b1-b) < Threshold) tot_blue += b1; count_blue ++;
    }
    destination_pixel = RGB (tot_red/count_red,
                             tot_green / count_green ,
                             tot_blue / count_blue );
}
```



Параметры:
Threshold
Radius

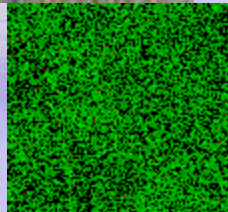
2D Cleaner: Results



Source image



Processed image



1-st image: X:\Report\input.bmp
2-nd image: X:\Report\2d cleaner.bmp
MSE: 0,839 NMSE: 0,029 Max Diff RGB: 7,1
SNR: 15,352 PSNR: 40,761 Max Diff LUV: 4,2
Black: 32,8% Green: 66% Red: 1%

Comparison of the source and processed images using LUV Metric

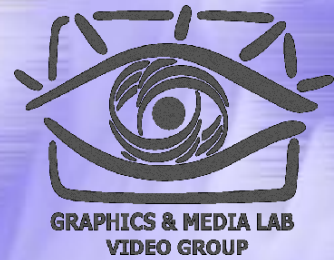
Spatial Smoother



```
for (i=0; i<=511; ++i) square_tab[i] = (i-255) ^ 2;

for (each pixel of the current video frame){
    GetRGB (source_pixel, r, g, b);
    tot_red = tot_green = tot_blue = 0;
    count = 0;
    r_tab = square_tab[255 - r];
    g_tab = square_tab[255 - g];
    b_tab = square_tab[255 - b];
    ...
}
```

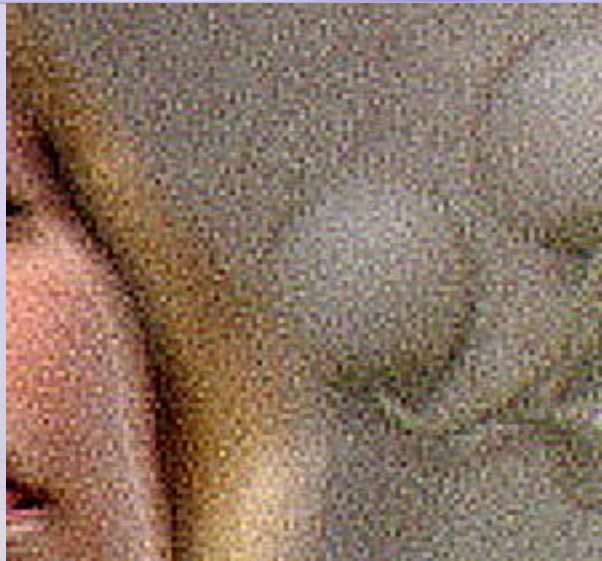
Spatial Smoother



```
for (each pixel in the specified radius){
  GetRGB (neighbour_pixel, r1, g1, b1);
  square_error = (r_tab[r1] + g_tab[g1] + b_tab[b1])
                >> Strength;
  if (square_error > 16) square_error = 16;
  square_error = 16 - square_error ;
  tot_red += r1* square_error;
  tot_green += g1* square_error;
  tot_blue += b1* square_error;
  count += square_error;
}
destination_pixel = RGB (tot_red/count,
                        tot_green / count,
                        tot_blue / count);
}
```

Параметры:
Diameter
Strength

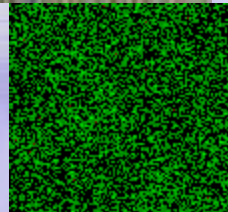
Spatial Smoother: Results



Source image



Processed image



1-st image: X:\Report\input.bmp
2-nd image: X:\Report\spatial smoother.bmp
MSE: 0,363 NMSE: 0,012 Max Diff RGB: 4,6
SNR: 18,981 PSNR: 44,389 Max Diff LUV: 3,4
Black: 50,1% Green: 49,7% Red: 0,1%

Comparison of the source and processed images using LUV Metric

2-D Spatial Noise Filter (G. Naan)

Это усредняющий по соседям фильтром с двумя порогами, рекурсивный по-вертикали (*он создавался для телевизором с небольшим объемом памяти, а элементы вертикальной задержки являются наиболее дорогими с этой точки зрения*).

2-D Spatial Noise Filter

Результирующее значение пикселя определяется по следующей формуле:

$$F_F(\underline{x}, t) = G(\underline{x}, t) \cdot \left(\sum_{\underline{n} \in N_1} K_1(\underline{x}, \underline{n}, t) \cdot F(\underline{x} + \underline{n}, t) + \sum_{\underline{n} \in N_2} K_2(\underline{x}, \underline{n}, t) \cdot F_F(\underline{x} + \underline{n}, t) \right)$$

$$K_1(\underline{x}, \underline{n}, t) = f(|F(\underline{x}, t) - F(\underline{x} + \underline{n}, t)|)$$

$$K_2(\underline{x}, \underline{n}, t) = f(|F(\underline{x}, t) - F_F(\underline{x} + \underline{n}, t)|)$$

- весовые коэффициенты,
где

$$f(a) = \begin{cases} 1, & a \leq Th \\ 0.25, & Th < a \leq 4Th \\ 0, & a > 4Th \end{cases}$$

- монотонно убывающая
функция
(Th – параметр, зависящий
от уровня шума)

2-D Spatial Noise Filter

$$F_F(x, t) = G(x, t) \cdot \left(\sum_{\underline{n} \in N_1} K_1(x, \underline{n}, t) \cdot F(x + \underline{n}, t) + \sum_{\underline{n} \in N_2} K_2(x, \underline{n}, t) \cdot F_F(x + \underline{n}, t) \right)$$

$$\frac{1}{G(x, t)} = \sum_{\underline{n} \in N_1} K_1(x, \underline{n}, t) + \sum_{\underline{n} \in N_2} K_2(x, \underline{n}, t) \quad - \text{нормализующий коэффициент}$$

Пиксель смешивается с соседями, определяемыми следующими векторами (w последовательно принимает значения $-1, 0, 1, 0$):

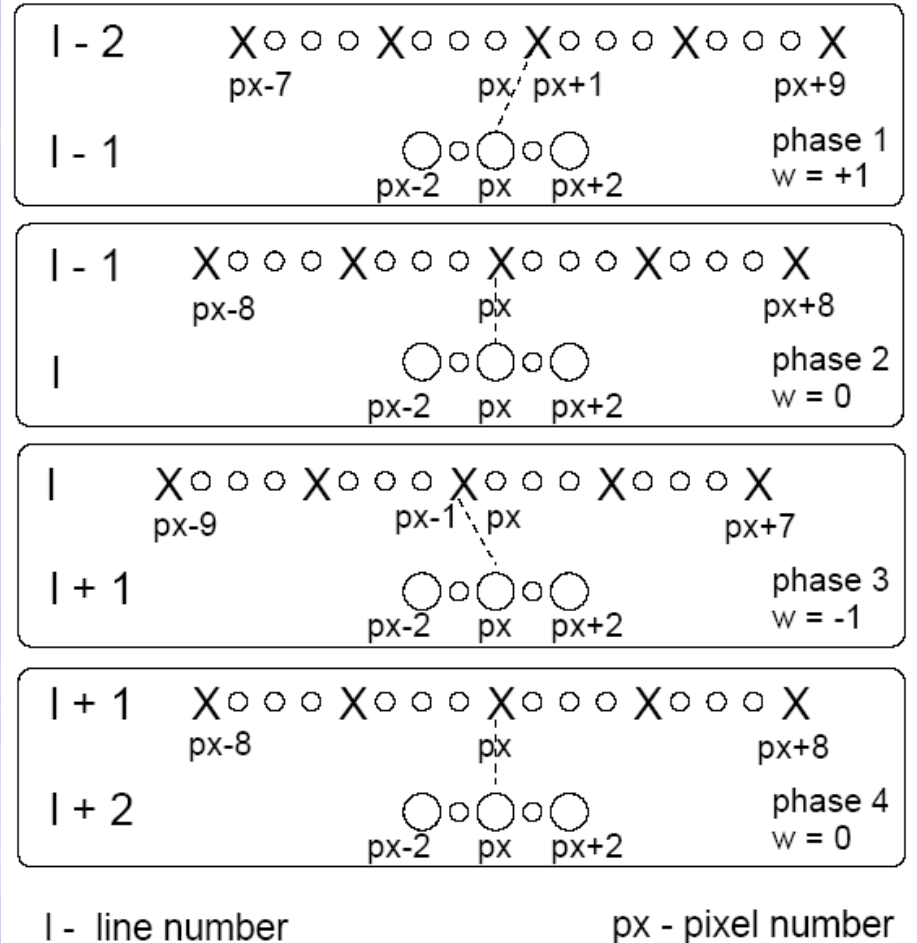
$$N_1 = \left\{ \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$$

$$N_2 = \left\{ \begin{pmatrix} -8+w \\ -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -4+w \\ -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} w \\ -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 4+w \\ -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 8+w \\ -1 \end{pmatrix} \right\}$$

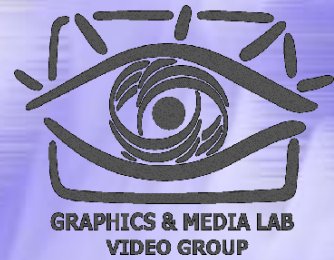
2-D Spatial Noise Filter

Иллюстрация работы
фильтра на 4-х
последовательных
строках.

Вектор N_2 изменяется
от строки к строке,
таким образом фильтр
работает циклически.



2-D Spatial Noise Filter



Особенность данного фильтра:

- ◆ В большинстве других пространственных фильтрах пиксели смешиваются со своими непосредственными соседями и в симметричном окне.

Аргументация: при такой обработке шумовые различия между пикселями в окне сглаживаются в наибольшей степени.

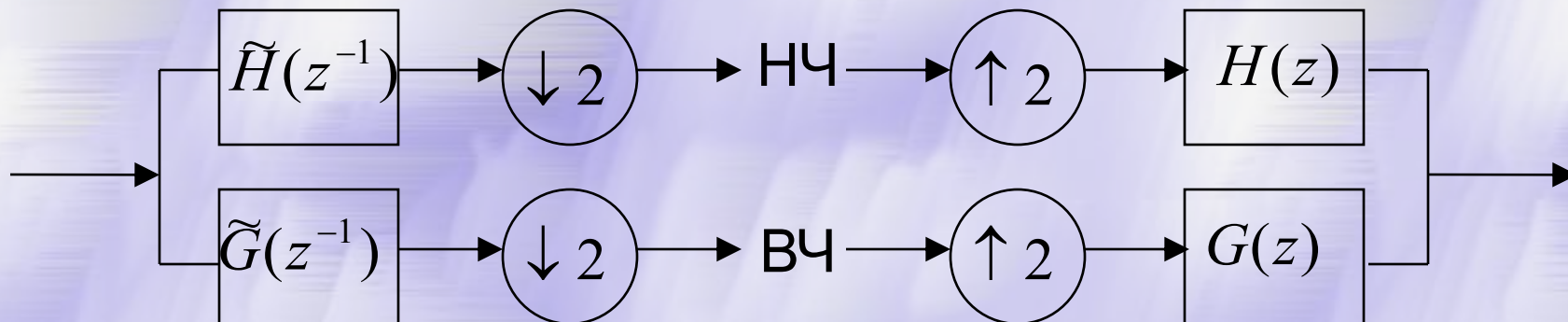
- ◆ В данном фильтре смешиваются пиксели, находящиеся на некотором расстоянии друг от друга.

Аргументация: таким способом удастся подавить низкочастотный шум, который более заметен, чем высокочастотный, и практически не затронуть наименее заметные высокие диагональные частоты в 2D спектре благодаря периодической смене смешиваемых пикселей.

Вейвлеты

Дискретное вейвлет-преобразование (DWT):

$$\begin{array}{cccc} \tilde{h} & \tilde{g} & h & g \\ \tilde{H}(z) & \tilde{G}(z) & H(z) & G(z) \end{array}$$



DWT (на примере фильтра Хаара)



$$\tilde{\mathbf{h}} = [1/2, 1/2]$$

$$\mathbf{h} = [1, 1]$$

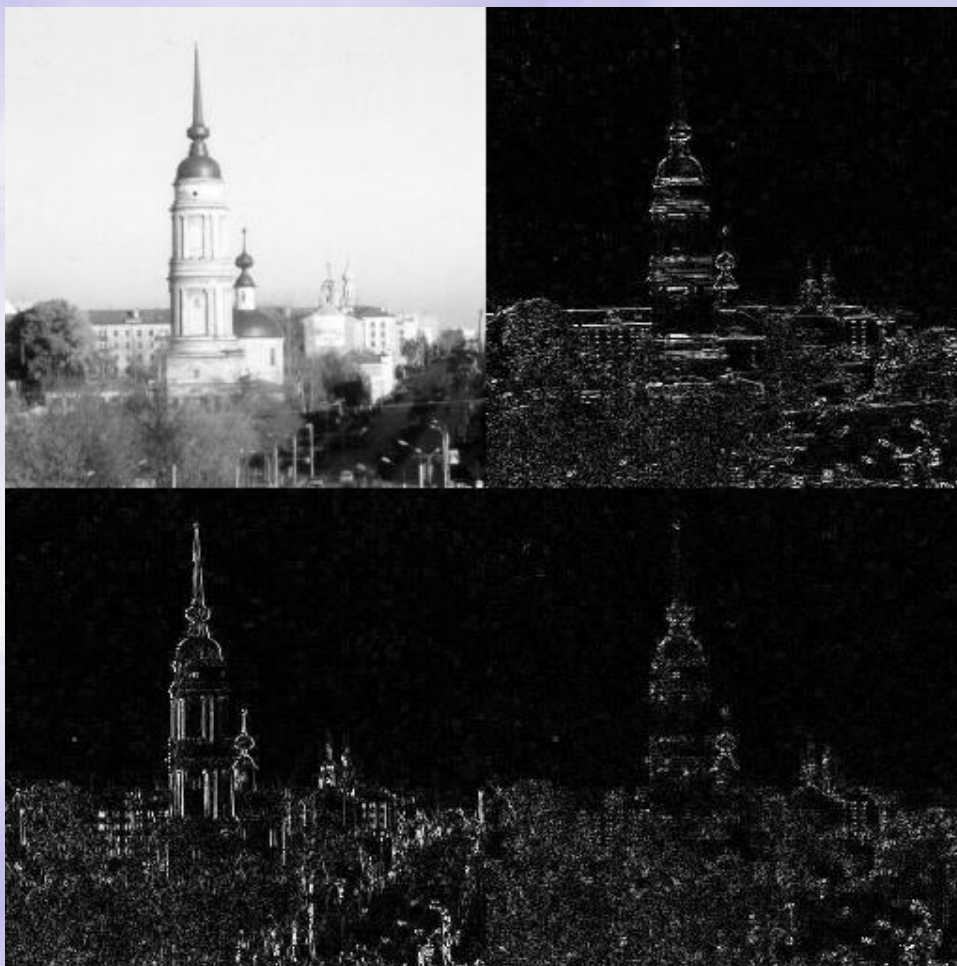
$$\tilde{\mathbf{g}} = [-1/2, 1/2]$$

$$\mathbf{g} = [1, -1]$$

<u>Resolution</u>	<u>Averages</u>	<u>Detail coefficients</u>
3	[2, 2, 0, 2, 3, 5, 4, 4]	
2	[2, 1, 4, 4]	[0, -1, -1, 0]
1	[1.5, 4]	[0.5, 0]
0	[2.75]	[-1.25]

Haar wavelet decomposition: [2.75, -1.25, 0.5, 0, 0, -1, -1, 0]

2D DWT



2D DWT:

DWT применяется сначала к строкам, потом к столбцам изображения.

LL	HL
LH	HH

DWT и шумоподавление



Информация о шуме содержится в ВЧ-составляющих (вейвлет-коэффициентах) DWT.

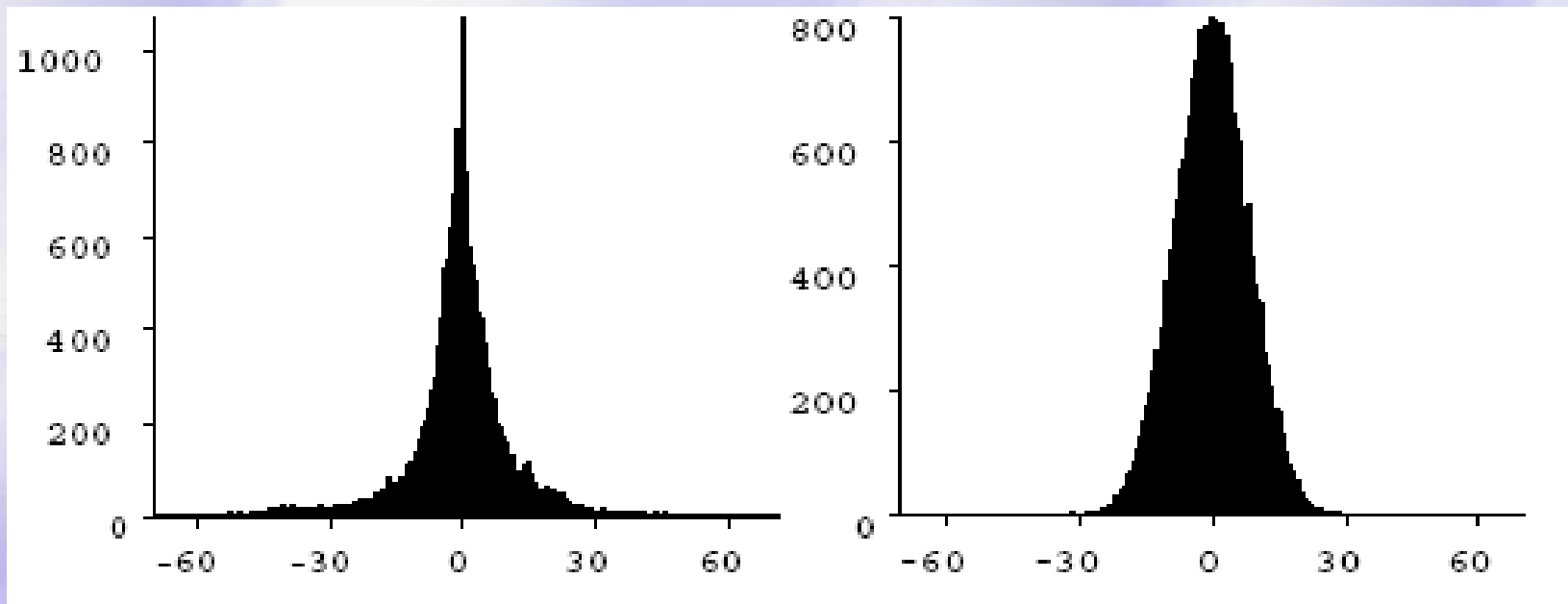
Если на изображении $\mathbf{f} = [\mathbf{f}_1, \dots, \mathbf{f}_n]$ присутствует белый шум с нулевым математическим ожиданием и дисперсией σ^2 , то в силу линейности DWT для вейвлет-коэффициентов будет выполняться:

$$w_i = y_i + \epsilon_i, \quad i = 1, \dots, n$$

где y_i - вейвлет-коэффициенты без шума,
а $\epsilon_i \sim N(0, \sigma^2)$ - шум

DWT и шумоподавление

Слева – гистограмма вейвлет-коэффициентов у чистого изображения, справа – у изображения с шумом.



DWT и шумоподавление

- ◆ При шумоподавлении обычно используется вейвлет-преобразование без прореживания, то есть примененное к каждому пикселу.
- ◆ Шумоподавление выполняется путем уменьшения значений вейвлет-коэффициентов в зависимости от уровня шума и вероятности того, что данный коэффициент представляет собой шум.
- ◆ Проблема – как отличить шум от деталей изображения.

DWT и шумоподавление

Можно выделить два основных подхода:

◆ **Thresholding**

- hard-thresholding :
$$\tilde{w}_i = \begin{cases} 0, & |w_i| \leq T \\ w_i, & |w_i| > T \end{cases}$$

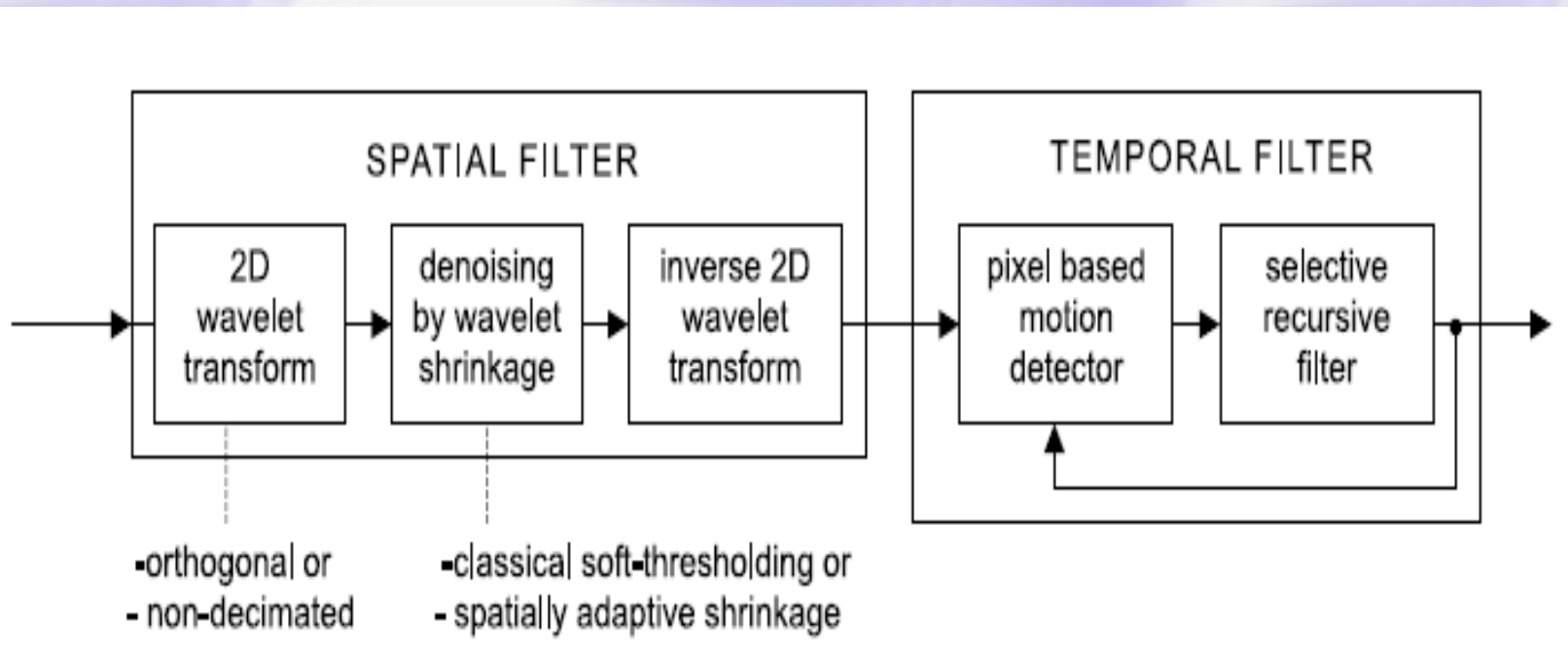
- soft-thresholding:
$$\tilde{w}_i = \begin{cases} 0, & |w_i| \leq T \\ \text{sgn}(w_i)(|w_i| - T), & |w_i| > T \end{cases}$$

◆ **Spatially adaptive shrinkage**

Общая схема шумоподавления с использованием вейвлетов



Обычно объединяют пространственный вейвлет-фильтр с некоторым временным фильтром.



Медианная фильтрация

- ◆ Медианная фильтрация – это стандартный способ подавления импульсного шума.
- ◆ Для каждого пиксела вычисляется среднее значение в некотором его окружении (окне) и присваивается этому пикселу:

$$med = \arg \min_{f_i \in W} \sum_j |f_i - f_j|$$

где W – окно размера $(2n+1) \times (2n+1)$

Vector Median Filter (VMF)

Для цветных изображений используется векторный медианный фильтр (VMF):

$$med = \arg \min_{f_i \in W} \sum_{j=0}^{N-1} d(F_i, F_j)$$

где d – произвольная метрика
(Euclidean or city-block)

Однако чистый медианный фильтр размывает края, поэтому на практике практически не используется.

Fast Modified Vector Median Filter (FMVMF)



Его модификация – быстрый векторный медианный фильтр (FMVMF).

В FMVMF используется окно с 4-мя соседями:
(F_0 – изменяемый пиксел)

	F_1	
F_4	F_0	F_2
	F_3	

FMVMF



Рассматриваемый центральный пиксел F_0 заменяется на F_k , где:

$$k = \begin{cases} 0, & \text{if } -\beta + \sum_{j=1}^{N-1} d(F_0, F_j) \leq \min_{F_i \in W \setminus F_0} \sum_{j=1}^{N-1} d(F_i, F_j) \\ i_{opt} := \arg \min_{F_i \in W \setminus F_0} \sum_{j=1}^{N-1} d(F_i, F_j), & \\ \text{if } \min_{F_i \in W \setminus F_0} \sum_{j=1}^{N-1} d(F_i, F_j) < -\beta + \sum_{j=1}^{N-1} d(F_0, F_j) & \end{cases}$$

β - параметр (экспериментально равен 0.75, если цветовые компоненты нормализованы в интервале $[0, 1]$)

Primum Non Nocere Vector Median Filter (PNN-VMF)



- ◆ За основу взят FMVMF.
- ◆ Обход ведется по-горизонтали слева направо сверху вниз и в качестве F_1 и F_4 берутся уже ранее обработанные значения (предположительно, без шума).
- ◆ В FMVMF F_0 изменяется, если условие выполнялось хотя бы для одного из соседей, а в PNN-VMF - только если оно выполнено для ВСЕХ его соседей.

Two-pass Median-like Filter for impulse noise removal



- ◆ Первый шаг – PNN-VMF.
- ◆ На втором шаге выполняется одна из модификаций PNN-VMF - N2, N3, N4 – на основе того, сколько пикселей было изменено на первом шаге.

condition	triggered 2 nd pass action
$FMP \leq T_1$	no action, terminate
$(FMP > T_1) \wedge (FMP \leq T_2)$	N4
$(FMP > T_2) \wedge (FMP \leq T_3)$	N3
$FMP > T_3$	N2

N_i – это PNN-VMF, у которого для изменения центрального пиксела достаточно выполнения условия для N_i соседей из 4-х.

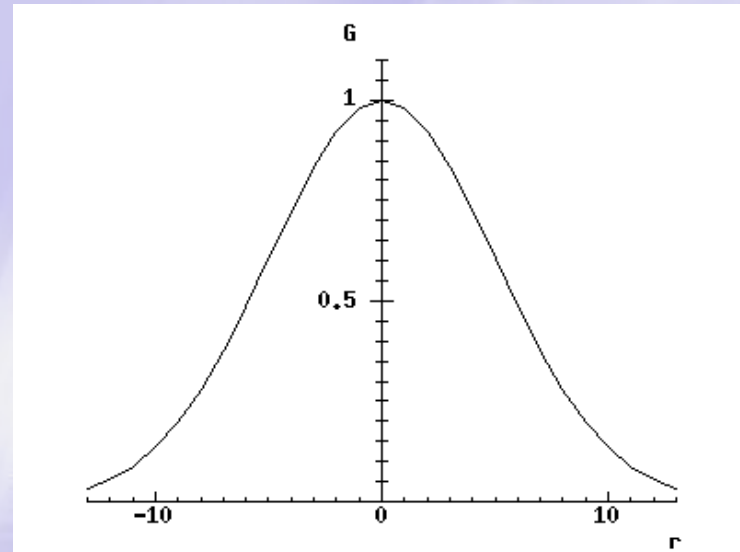
Для T_1 , T_2 и T_3 экспериментально были получены значения 0.04, 0.08 и 0.13 соответственно.

Гауссовское размытие

Это свертка по функции:

$$g(x, y) = A e^{-\frac{x^2 + y^2}{\sigma^2}}$$

Параметр σ задает степень размытия.



$$I'(i, j) = \sum_{x=-n}^n \sum_{y=-m}^m I(i-x)(j-y) \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{d^2}{2\sigma^2}}$$

$$d = \sqrt{x^2 + y^2}$$

$$\begin{bmatrix} \frac{1}{4} & 1 & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & 5 & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & 1 & \frac{1}{4} \end{bmatrix}$$