

# [2018-10-04] Quantization Parameter 분석

Test 결과 본인의 예상과 거의 들어 맞는 결과가 도출 되었으나 Difference가 예상과 달리 -1. 0. 1 의 3가지 값을 가진다. 다시말해 어떤 오차에 의해  $\Delta Q_{q_1, q_2} = Q_{q_1} - 2 \cdot Q_{q_2}$ ,  $q_2 = q_1 + 6$  에서

$$-1 < N_{q_1} - 2N_{q_2} < 2$$

의 조건이 깨지기 때문이다. 이 원인은 기본적으로  $|2Q_2|$  가  $|Q_1|$  보다 클 수가 없기 때문이라는 전제가 깨지기 때문이다. 이를 분석하기 위해서 HEVC 혹은 H.264/AVC의 양자화 과정을 살펴보자.

## 기본 양자화 방정식

비디오 코덱에서는 기본적으로 다음과 같은 방식으로 Quantization을 수행한다.

$$Q(\mathcal{X}, q) = \left\lfloor \frac{1}{q^s} \mathcal{X} \right\rfloor \approx \left\lfloor \frac{1}{q^s} \mathcal{X} \times 2^{qbits} \right\rfloor \gg qbits \quad (1)$$

여기서 *bits*는 14이다.

그런데, 직접 정수 나눗셈을 수행하는 것이 아니라, Shift 연산을 통해 정수 나눗셈을 필요한 정확도를 가지면서 수행하는 것이 비디오 코덱의 기본이다. 이를 위해 기본적인 Quantization 범위를 살펴보면 다음과 같다.

qp	0	1	2	3	4	5	6
$q^s$	0.625	0.703	0.797	0.891	1.0	1.125	1.25

이를 수식으로 나타내면 다음과 같다고 하면.

$$q^s = 0.625 \cdot 2^{\left\lfloor \frac{q}{6} \right\rfloor + k \cdot (q \bmod 6)} \quad (2)$$

이때, 비례상수  $k$ 를 알아보기 위해 위 식을 정리하면 다음과 같은 방정식이 유도된다. 만일  $m = (q \bmod 6)$  이라고 하고  $m$  값일 때의 Quantization Step을  $q_m^s$  라 하면

$$\begin{aligned} q_m^s &= 0.625 \cdot 2^{\left(\left\lfloor \frac{q}{6} \right\rfloor + k \cdot m\right)} \\ \frac{q_m^s}{0.625} &= 2^{\left(\left\lfloor \frac{q}{6} \right\rfloor + k \cdot m\right)} \\ \log_2 \frac{q_m^s}{0.625} &= \left\lfloor \frac{q}{6} \right\rfloor + k \cdot m \\ k &= \frac{1}{m} \cdot \left( \log_2 \frac{q_m^s}{0.625} - \left\lfloor \frac{q}{6} \right\rfloor \right) \end{aligned} \quad (3)$$

위 표와 같은 결과를 얻기 위해서  $q \in \mathbf{Z}(0, 6)$  인 경우를 알아보면  $\left\lfloor \frac{q}{6} \right\rfloor = 0$  이므로, 이것의 Least mean square error를 최소화 하는  $\bar{k} = \frac{1}{N} \sum_{m=1}^N k_m$  를 알아본다.

다음과 같은 Python 프로그램을 통해 결과를 알아본다.

```
npA = np.array([ 0.625, 0.703, 0.797, 0.891, 1. , 1.125])
npQA = npA[1:6]
npK = np.log2(npQA/0.625) * 1/np.array(list(range(1, 6)))

>>>sum(npK)/5
0.17093414099804752
```

m	1	2	3	4	5	Average
k	0.1696685	0.17536177	0.17052308	0.16951798	0.16959938	0.17093414

식 (2)를 식(1)에 대입하여 정리하면

$$\begin{aligned}
Q(\mathcal{X}, q) &\approx \left[ \frac{1}{0.625 \cdot 2^{\lfloor \frac{q}{6} \rfloor + k \cdot m}} \mathcal{X} \times 2^{qbits} \right] \gg qbits \\
&= \left[ \frac{8}{5} \cdot 2^{-\left(\lfloor \frac{q}{6} \rfloor + k \cdot m\right)} \mathcal{X} \times 2^{qbits} \right] \gg qbits \\
&= \left[ \frac{8}{5} \cdot 2^{qbits - k \cdot m} \mathcal{X} \times 2^{-\lfloor \frac{q}{6} \rfloor} \right] \gg qbits \\
&\approx \left[ \frac{8}{5} \cdot 2^{qbits - \left(\log_2 \frac{q_m^s}{0.625} - \lfloor \frac{q}{6} \rfloor\right)} \mathcal{X} \right] \gg (qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor) \\
&= \left[ \left( \frac{8}{5} \cdot 2^{qbits - \log_2 \frac{q_m^s}{0.625}} \right) 2^{\lfloor \frac{q}{6} \rfloor} \mathcal{X} \right] \gg (qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor) \\
&= \left[ \left( \frac{8}{5} \cdot 2^{-\log_2 \frac{q_m^s}{0.625}} \cdot 2^{qbits} \right) \cdot 2^{\lfloor \frac{q}{6} \rfloor} \mathcal{X} \right] \gg (qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor) \\
&= \left[ \left( \frac{8}{5} \cdot \frac{0.625}{q_m^s} \cdot 2^{qbits} \right) \cdot 2^{\lfloor \frac{q}{6} \rfloor} \mathcal{X} \right] \gg (qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor) \\
&= \left[ \left( \frac{1}{q_m^s} \cdot 2^{qbits} \right) \cdot 2^{\lfloor \frac{q}{6} \rfloor} \mathcal{X} \right] \gg (qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor)
\end{aligned} \tag{4}$$

식 (4)에서  $q_m^s$  의 값은  $m = (q \bmod 6)$  에 따라 표 1 과 같으므로  $\left(\frac{1}{q_m^s} \cdot 2^{qbits}\right)$  를  $m \in \mathbf{Z}[0, 5]$  의 값으로 다음 Python 코드로 간단히 계산하면

```
>>>
>>> (1/npA[0:5]) * 16384
array([ 26214.4, 23305.83214794, 20557.08908407, 18388.32772166,
       16384. , 14563.55555556 ])
```

이를 반올림 하여 정수화 시킨 값과 HEVC의 Quant Scale 값을 비교해 보면 다음과 같다.

m	0	1	2	3	4	5
Eval	26214	23306	20557	18388	16384	14564
HEVC	26214	23302	20560	18396	16384	14564

여기에 입력 데이터의 비트심도 (8/10 bit)와 변환 부호화 크기에 따른 변환 부호화의 스케일을 고려하여 5 비트의 추가 Shift가 필요하다. 이를 고려하면 식 (4)는 다음과 같이 쓸 수 있다.

$$\begin{aligned}
Q(\mathcal{X}, q) &\approx \left[ \left( \frac{1}{q_m^s} \cdot 2^{qbits} \right) \cdot 2^{\lfloor \frac{q}{6} \rfloor} \cdot 2^5 \cdot \mathcal{X} \right] \gg (qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor + 5) \\
&= \left[ \left( \frac{1}{q_m^s} \cdot 2^{qbits} \right) \cdot 2^{\lfloor \frac{q}{6} \rfloor} \cdot \bar{\mathcal{X}} \right] \gg (qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor + 5)
\end{aligned}$$

따라서 이 값의 반올림을 한다고 가정하면 다음과 같아야 한다.

$$\begin{aligned}
Q(\mathcal{X}, q) &\approx \left[ \frac{1}{q_m^s} \cdot 2^{qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor} \cdot \bar{\mathcal{X}} \right] \gg (qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor + 5) \\
&= \left[ \frac{1}{q_m^s} \cdot 2^{qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor} \cdot \bar{\mathcal{X}} + f \right] \gg (qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor + 5)
\end{aligned}$$

일반적인 반 올림이 되기 위해서는  $f$ 의 값이 다음과 같아야 한다.

- 외부에서 수행되는 나눗셈 때문에  $2^{qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor + 5}$  이 곱해져야 한다.

$$f = \frac{1}{2} q_m^s \cdot 2^{qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor + 5}$$

따라서, Scale Factor  $2^{qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor + 5}$  를 생각하지 않는다면  $f$ 는 다음의 범위를 가지는 것이 정상이다.

$$0.3125 \leq \frac{1}{2} q_m^s \leq 0.5625$$

HEVC에서  $f$ 의 값은 Intra의 경우  $f = \frac{1}{3} \cdot 2^{qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor + 5}$  Inter의 경우  $f = \frac{1}{6} \cdot 2^{qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor + 5}$  이다. 그러므로 HEVC에서의 반올림 팩터는 Intra에서  $\frac{1}{3} = 0.3333 \dots$ , Inter에서는  $\frac{1}{6} = 0.16666 \dots$  이다. 특히 Inter의 경우에는 지나치게 낮아서 제대로 반올림이 되기에는 낮은 값이다. 이는 상당히 높은 값을 가져야만 반올림되어 값이 수정됨을 의미한다. 이런 경우 다음과 같은 경우가 발생할 수 있다.

- $q_2 = q_1 + 6$  이고  $f_q = f_0 \cdot 2^{qbits + \lfloor \frac{q}{6} \rfloor + 5}$  이라 하면

$$\begin{aligned}
f_{q_1} &= f_0 \cdot 2^{qbits + \lfloor \frac{q_1}{6} \rfloor + 5} \\
f_{q_2} &= f_0 \cdot 2^{qbits + \lfloor \frac{q_2}{6} \rfloor + 5} = 2 \cdot f_0 \cdot 2^{qbits + \lfloor \frac{q_1}{6} \rfloor + 5} = 2f_{q_1}
\end{aligned}$$

$$Q(\mathcal{X}, q_1) \approx \left[ \frac{1}{q_m^s} \cdot 2^{qbits + \lfloor \frac{q_1}{6} \rfloor} \cdot \bar{\mathcal{X}} + f_{q_1} \right] \gg (qbits + \lfloor \frac{q_1}{6} \rfloor + 5) = \lfloor A \rfloor \gg B$$

$$\begin{aligned}
Q(\mathcal{X}, q_2) &\approx \left[ \frac{1}{q_m^s} \cdot 2^{qbits + \lfloor \frac{q_2}{6} \rfloor} \cdot \bar{\mathcal{X}} + f_{q_2} \right] \gg (qbits + \lfloor \frac{q_2}{6} \rfloor + 5) \\
&= \left[ \frac{1}{q_m^s} \cdot 2^{qbits + \lfloor \frac{q_1 + 6}{6} \rfloor} \cdot \bar{\mathcal{X}} + f_{q_2} \right] \gg (qbits + \lfloor \frac{q_1 + 6}{6} \rfloor + 5) \\
&= \left[ 2 \cdot \frac{1}{q_m^s} \cdot 2^{qbits + \lfloor \frac{q_1}{6} \rfloor} \cdot \bar{\mathcal{X}} + 2f_{q_1} \right] \gg (qbits + \lfloor \frac{q_1}{6} \rfloor + 5 + 1) = \lfloor 2A \rfloor \gg (B + 1)
\end{aligned}$$

## Quantization 과 Gauss Function

식 (1)은 근사 방정식이다. 그런데, 이것이 등식이 되기 위한 조건을 생각해 보자.

$$\begin{aligned}
\left\lceil \frac{1}{q^s} \mathcal{X} \right\rceil &= \left\lceil \frac{1}{q^s} \mathcal{X} \cdot 2^{qbits} \cdot 2^{-qbits} \right\rceil \\
&= \left\lceil \frac{8}{5} \cdot 2^{\left(qbits - \left\lfloor \frac{q}{6} \right\rfloor - k \cdot m\right)} \mathcal{X} \cdot 2^{-qbits} \right\rceil \\
&= \left\lceil \frac{1}{10} \cdot 2^{\left(qbits - \left\lfloor \frac{q}{6} \right\rfloor + 4 - k \cdot m\right)} \mathcal{X} \cdot 2^{-qbits} \right\rceil
\end{aligned} \tag{5}$$

정수  $L(q) = qbits - \left\lfloor \frac{q}{6} \right\rfloor + 4 = 18 - \left\lfloor \frac{q}{6} \right\rfloor \in \mathbf{Z}$  를 정의하자.

이 경우 방정식 (5)는 다음과 같다.

$$\begin{aligned}
\left\lceil \frac{1}{q^s} \mathcal{X} \right\rceil &= \left\lceil \frac{2^{-k \cdot m}}{10} \cdot \mathcal{X} \cdot 2^{L(q)} \cdot 2^{-qbits} \right\rceil \\
&= \left\lceil \frac{2^{-k \cdot m}}{10} \cdot \mathcal{X} \cdot 2^{10 + 8 - \left\lfloor \frac{q}{6} \right\rfloor} \cdot 2^{-qbits} \right\rceil
\end{aligned} \tag{6}$$

식 (6) 에서  $\left\lfloor \frac{q}{6} \right\rfloor \in \mathbf{Z}[0, 8]$  이므로  $8 - \left\lfloor \frac{q}{6} \right\rfloor = 2^p$  where  $p \in \mathbf{Z}[0, 8]$  그리고  $km \in \mathbf{R}[0, 1)$  이므로

따라서 다음을 만족 시킬 수 있는 정수  $\lambda \in \mathbf{Z}$ 가 존재한다고 하면,

$$\frac{2^{-k \cdot m}}{10} \cdot \mathcal{X} \cdot 2^{10} = 2^\lambda \tag{7}$$

그리고,  $\lambda + p \geq qbits \Rightarrow \lambda \geq 14 - p \in \mathbf{Z}$  이면 근사식이 아닌 Shift에 의한 연산이 등식 조건으로 성립한다. 그러나, 식 (7) 에서

$$\mathcal{X} = 10 \cdot 2^{\lambda - 10 + k \cdot m} = \begin{cases} \in \mathbf{Z} & m = 0 \\ \notin \mathbf{Z} & m \in \mathbf{Z}[1, 5] \end{cases}$$

즉,  $q$  가 6의 배수인 경우에만 Shift 연산과 Gaussian 함수에 의한 양자화와 동일하게 된다.

그 외의 경우에는,, Shift 연산에 의한 양자화에 오차가 있음을 의미하며, 오차의 크기에 따라, 예상하지 못한 결과가 나타날 수 있음을 의미한다.

## Quantization 오차 분석

$q_2 = q_1 + 6$  이고,  $q_1^s = \frac{1}{2}q_2^s$  일때, Let  $\mathcal{X} = q_1 \cdot k + m$  where  $0 \leq m < q_1$ , then

$$\left\lceil \frac{1}{q_1} \mathcal{X} \right\rceil = \left\lceil k + \frac{1}{q_1} m \right\rceil = \left\lceil k + \frac{1}{q_1} m + \frac{1}{2} \frac{1}{q_1} q_1 \right\rceil.$$

thereby,

$$\left\lceil \frac{1}{q_1} \mathcal{X} \right\rceil = \begin{cases} k & 0 \leq m < \frac{1}{2} q_1 \\ k + 1 & \frac{1}{2} q_1 \leq m < q_1 \end{cases}$$

In  $q_2$ , by the same way, we can obtain

$$\left\lceil \frac{1}{q_2} \mathcal{X} \right\rceil = \left\lceil \frac{1}{2q_1} \mathcal{X} \right\rceil = \left\lceil \frac{1}{2} k + \frac{1}{2q_1} m \right\rceil = \left\lceil \frac{1}{2} k + \frac{1}{2q_1} m + \frac{1}{2} \frac{1}{2q_1} 2q_1 \right\rceil. \tag{8}$$

Let  $k = 2 \cdot \bar{k} + n$ . In (9), since  $m < q_1$ ,  $\frac{m}{2q_1} + \frac{1}{2} < 1$ . Therefore,

$$\left\lfloor \frac{1}{q_2} \mathcal{X} \right\rfloor = \begin{cases} \left\lfloor \frac{1}{2}k + \frac{1}{2q_1}m + \frac{1}{2} \right\rfloor = \bar{k}, & n = 0 \\ \left\lfloor \frac{1}{2}k + \frac{1}{2} + \frac{1}{2q_1}m + \frac{1}{2} \right\rfloor = \bar{k} + 1 & n = 1 \end{cases}$$

It means that the  $k$  is odd number,  $\left\lfloor \frac{1}{q_2} \mathcal{X} \right\rfloor$  is  $\bar{k} + 1$  in spite of which value the remainder  $m$  has.

- When  $k$  is **odd** value and  $m < \frac{1}{2}q_1$

$$\left\lfloor \frac{1}{q_1} \mathcal{X} \right\rfloor = 2\bar{k} + 1, \quad \left\lfloor \frac{1}{q_1} \mathcal{X} \right\rfloor = \bar{k} + 1$$

Therefore,

$$Q_1 - 2Q_2 = 2\bar{k} + 1 - 2(\bar{k} + 1) = -1$$

- When  $k$  is **odd** value and  $\frac{1}{2}q_1 \leq m < q_1$

$$\left\lfloor \frac{1}{q_1} \mathcal{X} \right\rfloor = (2\bar{k} + 1) + 1, \quad \left\lfloor \frac{1}{q_1} \mathcal{X} \right\rfloor = \bar{k} + 1$$

Therefore,

$$Q_1 - 2Q_2 = 2\bar{k} + 2 - 2(\bar{k} + 1) = 0$$

- When  $k$  is **even** value and  $m < \frac{1}{2}q_1$

$$\left\lfloor \frac{1}{q_1} \mathcal{X} \right\rfloor = 2\bar{k}, \quad \left\lfloor \frac{1}{q_1} \mathcal{X} \right\rfloor = \bar{k}$$

Therefore,

$$Q_1 - 2Q_2 = 2\bar{k} - 2\bar{k} = 0$$

- When  $k$  is **even** value and  $\frac{1}{2}q_1 \leq m < q_1$

$$\left\lfloor \frac{1}{q_1} \mathcal{X} \right\rfloor = 2\bar{k} + 1, \quad \left\lfloor \frac{1}{q_1} \mathcal{X} \right\rfloor = \bar{k}$$

Therefore,

$$Q_1 - 2Q_2 = 2\bar{k} + 1 - 2\bar{k} = 1$$

**Q.E.D.**

그러므로, 양자화 모델은  $|2Q_2|$  가  $|Q_1|$  보다 1이 더 클 수 있으므로, 이 경우에는

$$\begin{aligned} \Delta Q_{q_1, q_2} &= Q_1 - 2 \cdot Q_2 \\ &= \frac{1}{q_1^s} \mathcal{X} + N_{q_1} - \frac{2}{q_2^s} \mathcal{X} - 2N_{q_2} - 1 \\ &= \frac{1}{q_1^s} \mathcal{X} + N_{q_1} - \frac{2}{2q_1^s} \mathcal{X} - 2N_{q_2} - 1 \\ &= N_{q_1} - 2N_{q_2} - 1 \end{aligned}$$

에서

$$-2 < N_{q_1} - 2N_{q_2} < 1$$

이 된다.

## Inverse Quantization

Inverse Qunatization은 기본적으로 다음과 같이 간단히 Quantization Step  $q^s \in \mathbf{R}$ 을 곱하는 것으로 완료된다..

$$Q^{-1}(q, X^Q) = X^Q \cdot q^s \quad (9)$$

하지만, Quantization Step 은 실수이므로 부호화 및 복호화에서는 이를 정수로 바꾸어야 하며 이를 위한 정수화 Scale 변수로  $2^6$  을 사용한다. 이를 앞에서 유도한 Quantization Step 식 (2)를 사용하여 식 (9)를 다시 나타내면

$$\begin{aligned} Q^{-1}(q, X^Q) &= X^Q \cdot 0.625 \cdot 2^{\lfloor \frac{q}{6} \rfloor + k \cdot (q \bmod 6)} \cdot 2^6 \\ &= X^Q \cdot \frac{5}{8} \cdot 2^{\lfloor \frac{q}{6} \rfloor + k \cdot (q \bmod 6)} \cdot 2^3 \cdot 2^3 \\ &= X^Q \cdot 40 \cdot 2^{\lfloor \frac{q}{6} \rfloor + k \cdot (q \bmod 6)} \end{aligned} \quad (10)$$

$m = q \bmod 6$  이고, 위에서 구한 각  $m$ 에 대한  $k$ 을 통해  $40 \cdot 2^{km}$  을 HEVC 에서는 **Level Scale** 이라 한다. HEVC 표준에 구현된 값과 다음의 Python Code를 통해 구한 값을 비교하면 다음 표와 같다.

```
>>> npA = np.array([ 0.625, 0.703, 0.797, 0.891, 1. , 1.125])
>>> npQA = npA[1:6]
>>> npK = np.log2(npQA/0.625) * 1/np.array(list(range(1, 6)))
>>> npM = list(range(1, 6))
>>> LS = 40 * np.power(2, npk * npm)
```

m	0	1	2	3	4	5
Eval	40.0	44.99	51.01	57.02	64.0	71.99
HEVC	40	45	51	57	64	72

HEVC 표준에서는 식 (10)에 추가적으로 양자화 변환계수의 Scale 값을 추가하게 되는데 이 스케일 값은  $2^4$  이다. 또한, 입력데이터의 비트심도와 변환 부호화의 크기에 따른 부호화 스케일 값을 위해 위의 값은  $2^{shift}$  값으로 나누어 져야 하며, 여기에 Shift 값으로 나누어지기 때문에 반올림에 의한 정수값을 만들기 위한 항을 추가해야 한다. 이를 추가하게 되면 식 (10)은 다음과 같이 다시 쓸 수 있다.

$$\begin{aligned} Q^{-1}(q, X^Q) &= \left[ X^Q \cdot 40 \cdot 2^{\lfloor \frac{q}{6} \rfloor + k \cdot m + 4} \right] \gg shift \\ &= \left[ X^Q \cdot 40 \cdot 2^{\lfloor \frac{q}{6} \rfloor + k \cdot m + 4} + 2^{shift-1} \right] \gg shift \end{aligned} \quad (11)$$