기존 연구와 문제점

- 기존 방법에는 real-time과 higher quality 사이에 trade-off 발생(Ray tracing, Hullin et al, flare mapping based matrices)
- lens flare와 veiling glare를 분리하여 처리하면 성능 개선 가능

Contribution

- fourier series 기반 parametric 표현
 - glare model을 큰 주기를 갖는 주기 함수로 간주
 - screen size에 대응하는 high period > periodicity가 screen에서 보이지 않음
 - coefficient 계산을 효율적으로 계산하는 parametric 접근
- parametric multiple glares expression
 - screen의 모든 glare를 하나의 fourier series 틀에서 표현이 가능
 - moving light source and camera에 대한 coefficient를 look-up table > 효율적 계산
 - compute cost가 ghost의 개수 k에 independent, pixel 연산 단계에서 constant 유지
- Enhanced real-time glare rendering performance
 - glare rendering의 기존 접근보다 간소화된 연산으로 real-time rendering performance
 - Fourier series 기반 근사를 통해 glare quality 및 accuracy 개선
 - Physically-plausible veiling glare 모델을 효율적으로 표현

2d gaussian general form

• 주기가 T_1,T_2 를 갖고 중심이 (dx, dy) 만큼 이동한 함수 f(x,y)는 다음과 같이 표현할 수 있다.

$$f(x,y)=rac{a_0}{4}+\sum_{n,m}a_{n,m}\cos(n\omega_1(x-dx))\cos(m\omega_2(y-dy))$$

• 이 역시 두 1d fourier series의 곱으로 나타낼 수 있다.

$$egin{aligned} f(x,y,\sigma)&pprox\left[rac{a_0}{2}+\sum_{n=1}^Na_n\cos(n\omega(x-dx))
ight]\left[rac{b_0}{2}+\sum_{m=1}^Mb_n\cos(m\omega(y-dy))
ight]\ &=\left[rac{a_0}{2}+\sum_{n=1}^Na_n(c_n(x)c_n(dx)+s_n(x)s_n(dx))
ight]\left[rac{b_0}{2}+\sum_{m=1}^Mb_n(c_m(y)c_m(dy)+s_m(y)s_m(dy))
ight] \end{aligned}$$

• 전개해서 정리하면

$$f(x,y,\sigma)pprox rac{\kappa}{T^2}\sum_{n=0}^N\sum_{m=0}^M a_nb_m[c_n(x)c_n(dx)c_m(y)c_m(dy) \ + c_n(x)c_n(dx)s_m(y)s_m(dy) \ + s_n(x)s_n(dx)c_m(y)c_m(dy) \ + s_n(x)s_n(dx)s_m(y)s_m(dy)] \ ext{where} \ \kappa=1 ext{ if } n=0 ext{ and } m=0 \ \kappa=2 ext{ if } n=0 ext{ or } m=0 \ \kappa=4 ext{ if } n>0 ext{ and } m>0$$

• K개의 ghost 상에서 각 center를 x_k, y_k 라고 했을 때

$$egin{aligned} G_{n,m}(x,y) &= A_{n,m} c_n(x) c_m(y) + B_{n,m} c_n(x) s_m(y) \ &+ C_{n,m} s_n(x) c_m(y) + D_{n,m} s_n(x) s_m(y) \end{aligned} \ & ext{where} \ A_{n,m} &= \sum_{K}^{K} a_{n,k} b_{m,k} (c_n(x_k) c_m(y_k)) \ B_{n,m} &= \sum_{K}^{K} a_{n,k} b_{m,k} (c_n(x_k) s_m(y_k)) \ C_{n,m} &= \sum_{K}^{K} a_{n,k} b_{m,k} (s_n(x_k) c_m(y_k)) \ D_{n,m} &= \sum_{K}^{K} a_{n,k} b_{m,k} (s_n(x_k) s_m(y_k)) \end{aligned}$$

• $a_{n,k},b_{m,k}$ 는 1d fourier series에 대한 계수로 간주할 수 있기 때문에 각각 다음과 같이 표현된다.

$$egin{aligned} a_{n,k} &= rac{2}{T_1} \int_0^{T_1/2} g_k(x,y_k) \cos(n\omega x) dx \ b_{n,k} &= rac{2}{T_2} \int_0^{T_2/2} g_k(x_k,y) \cos(n\omega y) dx \end{aligned}$$

Implementation

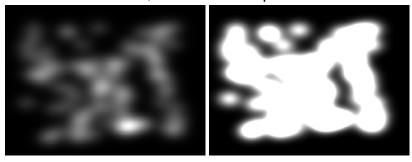
userdata에 coefficients 저장하는 table과 SSBO setting

```
gl::Buffer* COEF = nullptr;
vector<float> A = vector<float>(N * M, 0.0);
```

• initial_update 파트에서 각 ghost에 대한 x_k,y_k 를 포함한 fourier coefficient를 pre-compute. 각 계수를 A, B, C, D table에 저장

```
// initial_update()
for m, n in [0, M-1], [0, N-1]
    a_n, b_m = gaussian_coeff(n, m, sigma)
    kappa = (n==0 && m==0) ? 1.0 : ((n==0 || m==0) ? 2.0 : 4.0);
    coef = kappa * a_n * b_m / (T * T)
    for k in [0, K-1]
        x_k, y_k = ghost_means[k]
        A[m, n] += coef * cos(n * omega * x_k) * cos(m * omega * y_k)
        B[m, n] += coef * cos(n * omega * x_k) * sin(m * omega * y_k)
        C[m, n] += coef * sin(n * omega * x_k) * cos(m * omega * y_k)
        D[m, n] += coef * sin(n * omega * x_k) * sin(m * omega * y_k)
```

- A, B, C, D와 ghost의 mean (x_k, y_k) 값을 SSBO에 저장한다. b_parametric_compute에 따라 shader에서 parmetric compute와 non-parametric compute 수행
- mipmap texture 생성 후, last_mip의 min, max를 통해 normalize
 - 결과(K = 100, N, M = 15, sigma = 0.7, T = 20.0)
 - 좌측 사진 normalize, 우측 사진 clamp



Benchmark

- 1. # of ghost K = 5, fourier degree N = 10, M = 10
 - 1. parametric case :

FPS 4000~5000

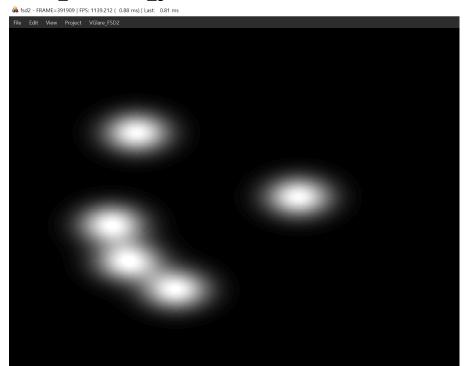
VGlare_FSD2.draw_glare = 0.080 ms, mean GL time = 0.207ms



2. non-parametric case:

FPS 5000~6000

VGlare_FSD2.draw_glare = 0.014ms, mean GL time = 0.161ms

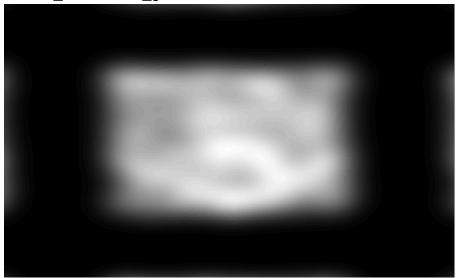


2. # of ghost K = 1000, fourier degree N = 10, M = 10, normalize

1. parametric case:

FPS 4000~5000

VGlare_FSD2.draw_glare = 0.082 ms, mean GL time = 0.207ms



2. non-parametric case:

FPS ±2000

VGlare_FSD2.draw_glare = 0.311ms, mean GL time = 0.442ms

