

Anycost GAN

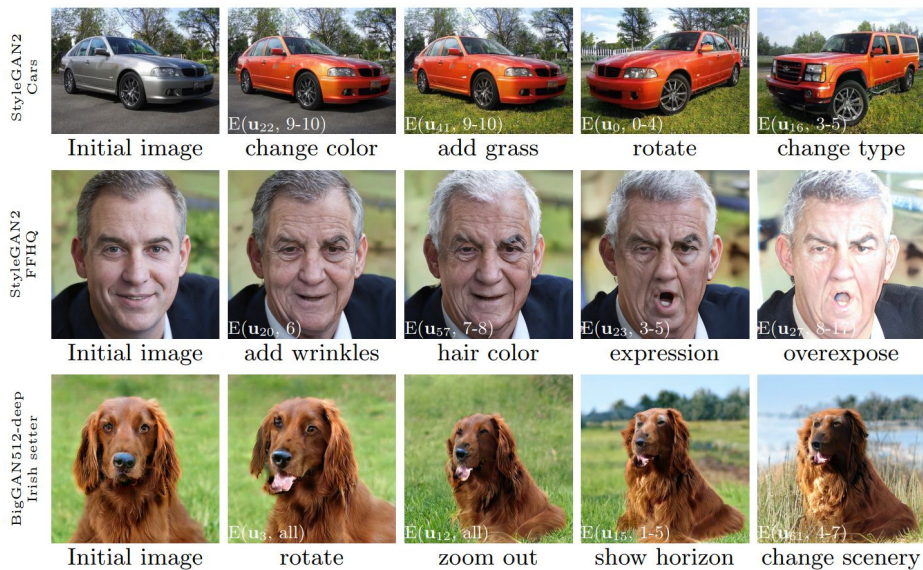
Вспомним StyleGAN



Вспомним StyleGAN

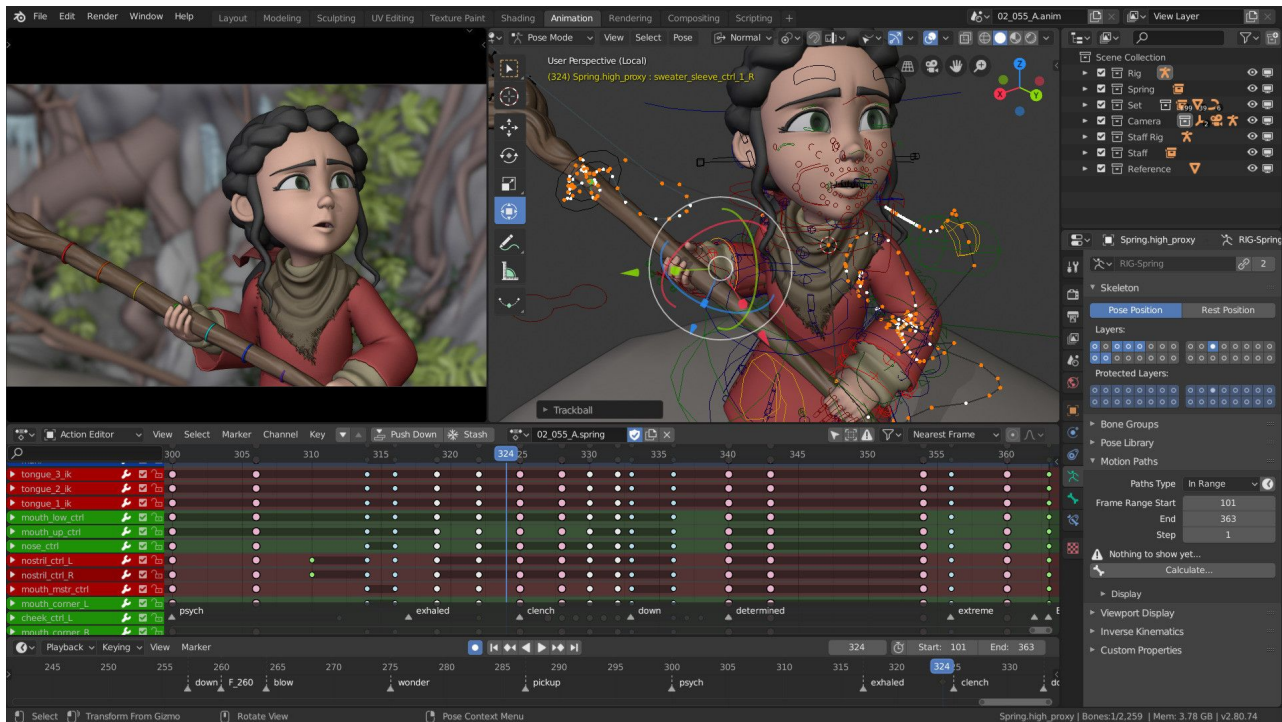


Вспомним StyleGAN

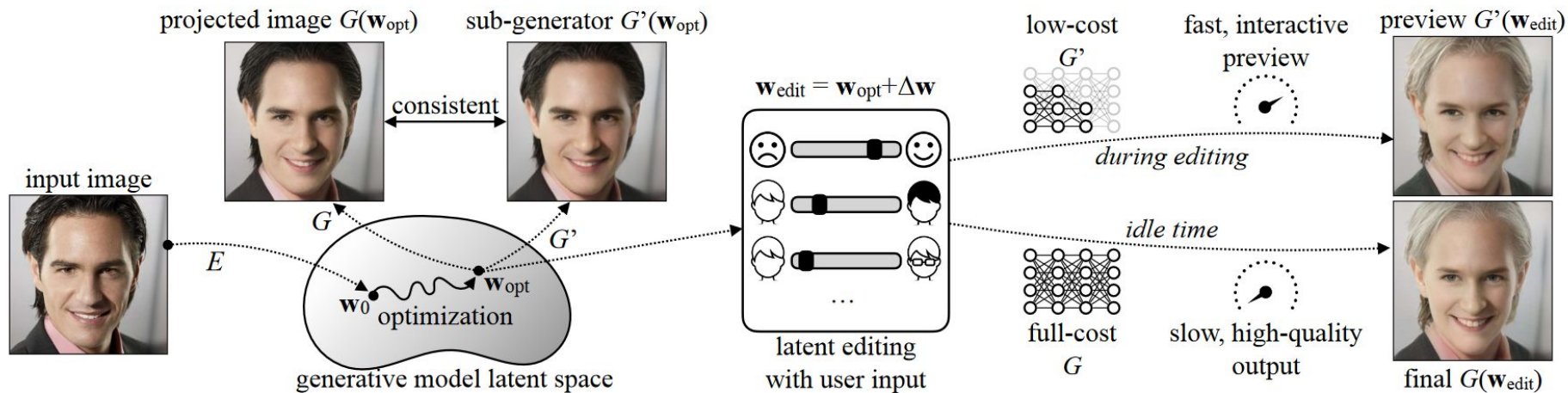


Красиво, но дорого!

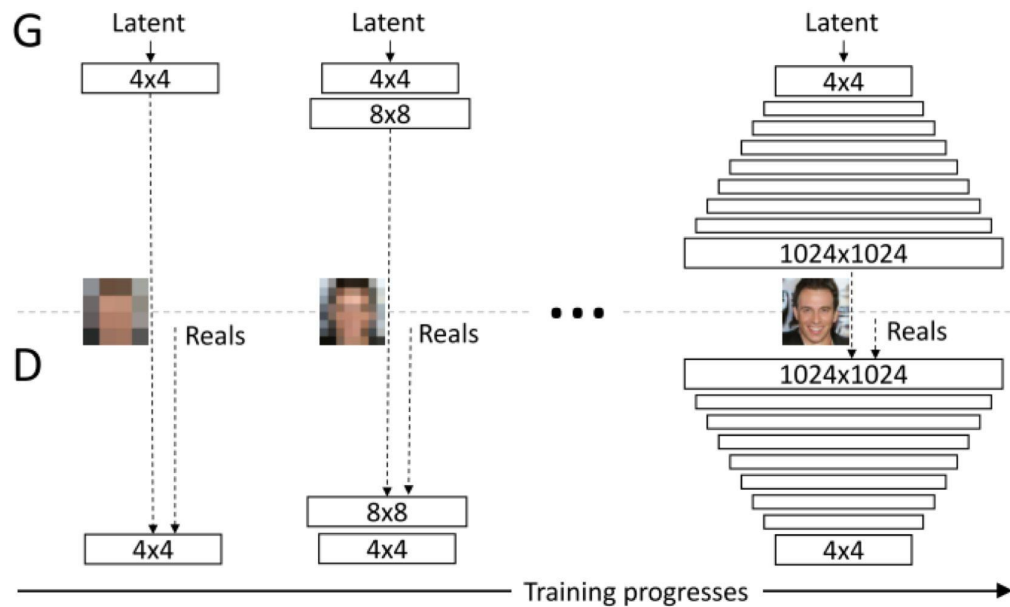
Идея



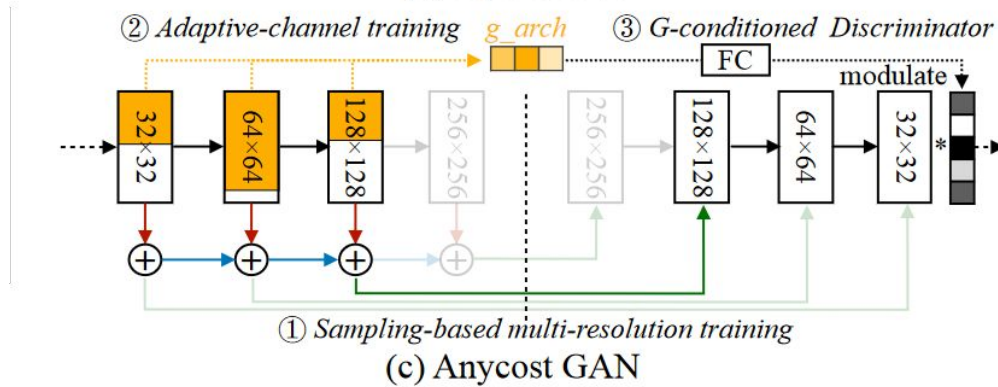
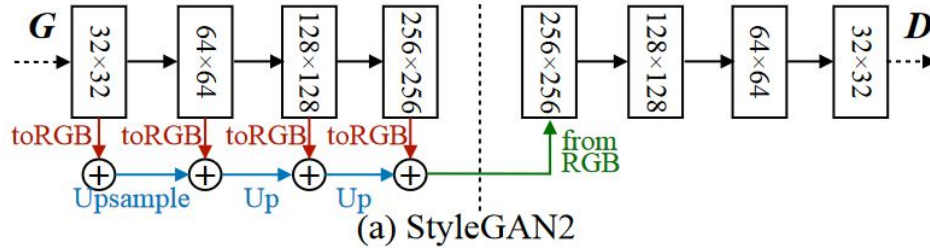
Идея



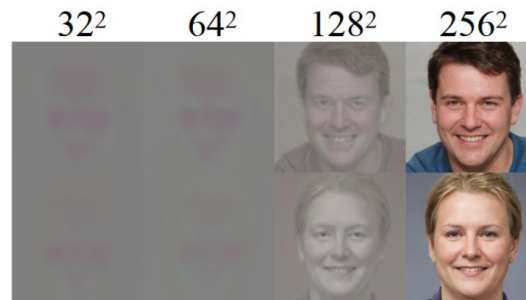
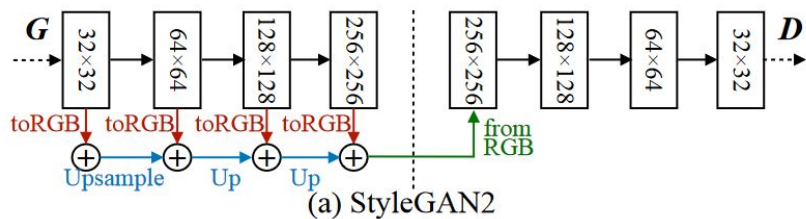
AnycostGAN: составной генератор



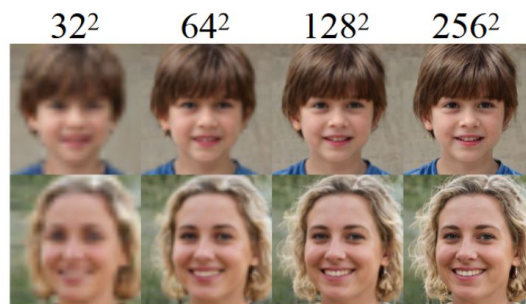
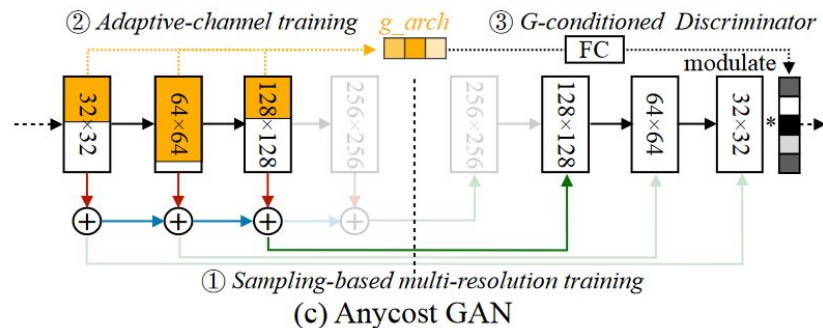
Составной генератор



Составной генератор

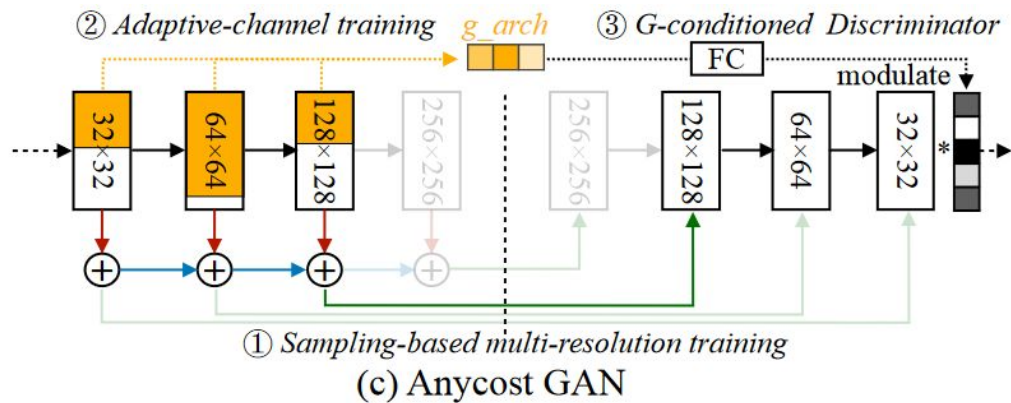
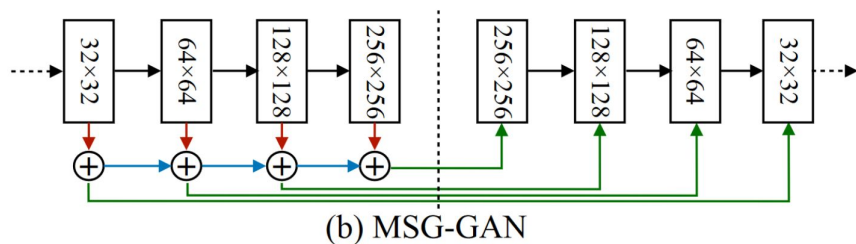


(a) vanilla StyleGAN2

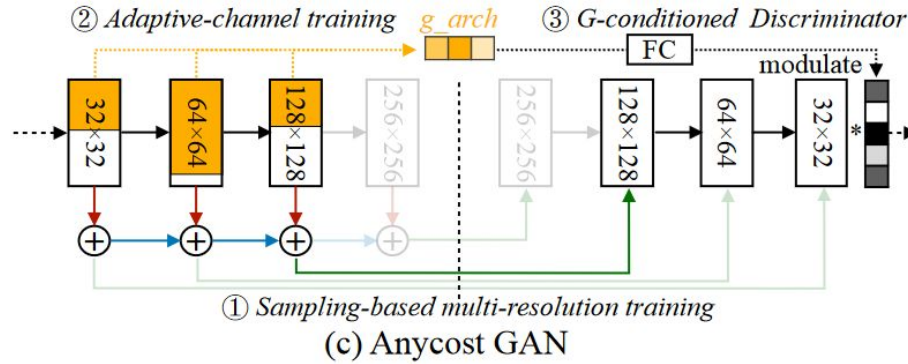


(b) multi-resolution training

Условный дискриминатор



Адаптивные каналы



$$\mathcal{L}_{\text{ada-ch}} = \mathbb{E}_{\mathbf{x},k}[\log D(\mathbf{x}^k)] + \mathbb{E}_{\mathbf{w},k,\mathbb{C}}[\log(1 - D(G_{\mathbb{C}}^k(\mathbf{w})))]$$

Сохраняем КОНСИСТЕНТНОСТЬ

$$\mathcal{L}_{\text{total}} = \mathcal{L}_{\text{ada-ch}} + \mathbb{E}_{\mathbf{w}, k, \mathbb{C}}[\ell(G_{\mathbb{C}}^k(\mathbf{w}), G(\mathbf{w}))]$$

0.5x ch
full G



(c) w/o consistency loss



(d) w/ consistency loss

Использование

Проецирование:

$$E^* = \arg \min_E \mathbb{E}_{\mathbf{x}}[\ell(G(E(\mathbf{x})), \mathbf{x}) + \alpha \mathbb{E}_{k, \mathbb{C}} \ell(G_{\mathbb{C}}^k(E(\mathbf{x})), \mathbf{x})]$$

$$\mathbf{w}^* = \arg \min_{\mathbf{w}} [\ell(G(\mathbf{w}), \mathbf{x}) + \alpha \mathbb{E}_{k, \mathbb{C}} \ell(G_{\mathbb{C}}^k(\mathbf{w}, \mathbf{x}))]$$

Использование

Проецирование:

$$E^* = \arg \min_E \mathbb{E}_{\mathbf{x}}[\ell(G(E(\mathbf{x})), \mathbf{x}) + \alpha \mathbb{E}_{k, \mathbb{C}} \ell(G_{\mathbb{C}}^k(E(\mathbf{x})), \mathbf{x})]$$

$$\mathbf{w}^* = \arg \min_{\mathbf{w}} [\ell(G(\mathbf{w}), \mathbf{x}) + \alpha \mathbb{E}_{k, \mathbb{C}} \ell(G_{\mathbb{C}}^k(\mathbf{w}, \mathbf{x}))]$$

Редактирование:

$$G(\mathbf{w} + \Delta \mathbf{w})$$

$$G_{\mathbb{C}}^k(\mathbf{w} + \Delta \mathbf{w})$$

Эксперименты

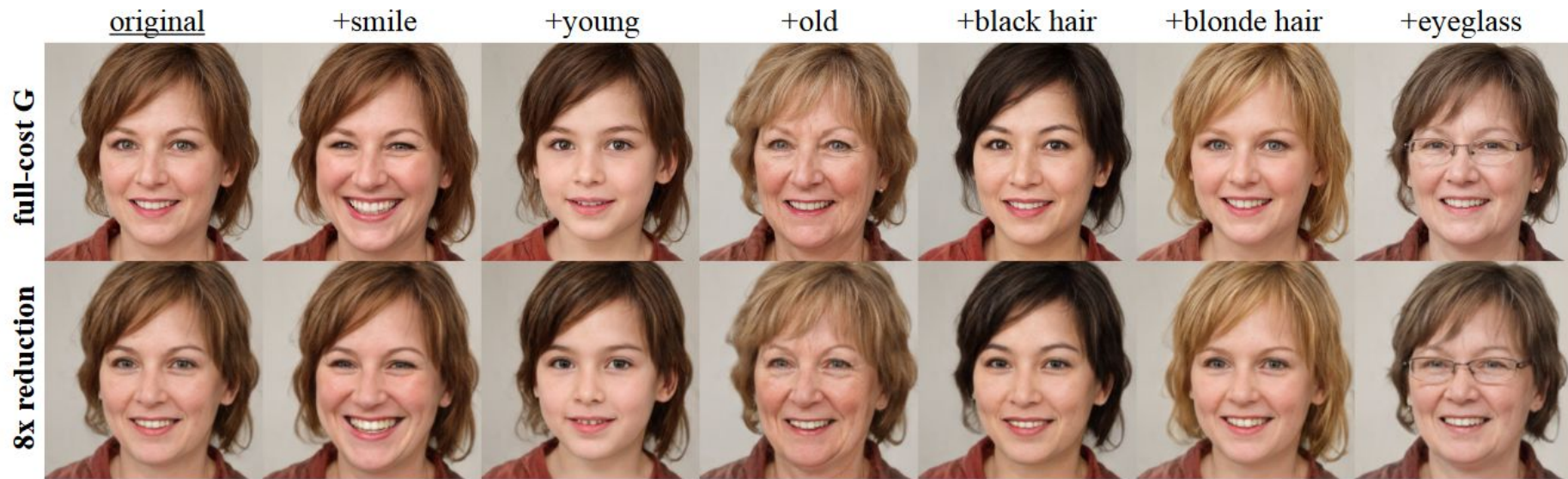


(b) LSUN Car generated samples

Эксперименты

		FID-50k↓				Path length↓	
Channels:		1.0×	0.75×	0.5×	0.25×	1.0×	0.5×
FFHQ 1024	StyleGAN2	2.84	-	3.31	-	145.0	124.5
	Anycost	2.77	3.05	3.28	5.01	144.2	147.2
Car 512	StyleGAN2	2.32	-	3.19	-	415.5	471.2
	Anycost	2.38	2.46	2.61	3.69	380.1	430.0

Эксперименты



Эксперименты

Table 5: Inference FPS & speed up rates on different devices.

FLOPs reduction	$1\times$	$2\times$	$4\times$	$6\times$	$8\times$	$10\times$
Xeon CPU FPS	0.63	1.78	5.94	6.24	7.48	7.35
speed up rate	$1\times$	$2.8\times$	$9.5\times$	$10.0\times$	$11.9\times$	$11.7\times$
Nano GPU FPS	0.65	1.17	2.77	3.59	4.07	4.1
speed up rate	$1\times$	$1.8\times$	$4.2\times$	$5.5\times$	$6.2\times$	$6.3\times$

ИСТОЧНИКИ

- Anycost GANs for Interactive Image Synthesis and Editing
Ji Lin, Richard Zhang, Frieder Ganz, Song Han, Jun-Yan Zhu
<https://arxiv.org/abs/2103.03243>