

目录

一、介绍

二、基于丢包的带宽估计

三、基于延时的带宽估计

四、基于丢包的带宽估计代码

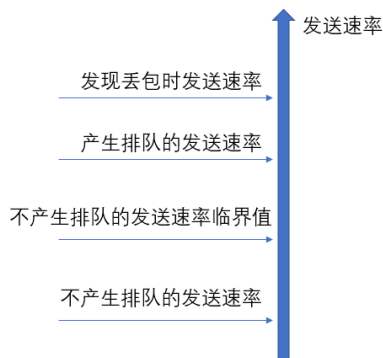
五、基于延时的带宽估计代码

六、GCC 测试以及结果

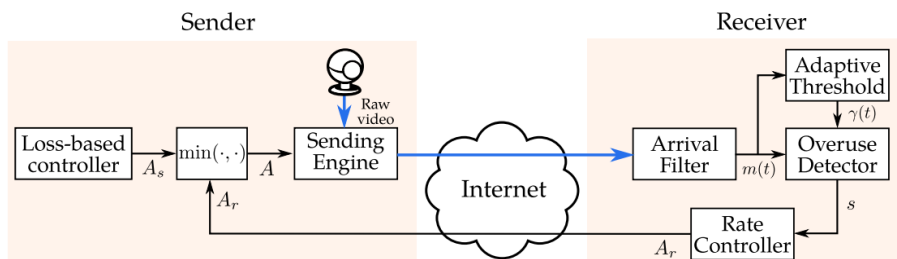
进行中，尚未完成

一、介绍

经典的 TCP 拥塞控制算法使用丢包信息作为网络状态改变的条件，当发现传输有丢包，则调整发送速率(通过调整拥塞窗口实现)。在一般情况下，如果发生丢包，意味着中间路由缓存没有可用空间，中间路由产生了大量排队。理想情况下，我们希望数据传输过程没有路由排队[1]，而基于丢包的拥塞控制无法告知我们什么时候产生了网络排队。如下图所示，发生丢包时，发送速率已经超过了不产生排队时的发送速率。如果想要在传输过程中减少丢包或者排队的数据量，那么需要能够检测到网络瓶颈路由器的排队情况，然后对发送速率设置限制，而不是一直增加发送速率，直到丢包时才调整发送速率。



GCC(Google Congestion Control)是谷歌在 webrtc 上使用的拥塞控制算法。GCC 算法结构如下图[1]所示：



GCC 在发送端保留了基于丢包的带宽估计，在接收端使用基于延时的带宽估计(GCC 基于丢包的带宽估计和基于延时的带宽估计可以同时位于发送端[2]，本文不做介绍)。基于延时的带宽估计通过 RTT 变化估计瓶颈路由器缓存排队情况，得到一个发送速率值 A_r 。接收端将 A_r 返回给发送端，发送端收到 A_r 之后发送速率不能超过 A_r 。一般情况下，根据瓶颈路由排队情况得到的 A_r 小于丢包时的发送速率，GCC 通过给基于延时的带宽估计给 A_s 设置上限，来达到减少丢包和减少瓶颈路由器缓存排队的目的。当瓶颈路由排队正在大量增加，基于延时的带宽估计希望发送端减小发送速率，从而达到尽量避免丢包的目的；当瓶颈路由排队正在大量减少，基于延时的带宽估计希望保持当前发送速率，使网络排队大量减少，从而达到尽量减少网络排队的目的；当瓶颈路由排队变化情况不大，那首先保持 A_r ，然后增加 A_r ，使发送端能够增加发送速率，探测新的可用带宽。

二、基于丢包的带宽估计

GCC 保留了基于丢包的带宽估计，根据丢包情况对带宽做出以下调整：

$$A_s(t_k) = \begin{cases} A_s(t_{k-1})(1 - 0.5f_l(t_k)) & f_l(t_k) > 0.1 \\ 1.05(A_s(t_{k-1})) & f_l(t_k) < 0.02 \\ A_s(t_{k-1}) & \text{otherwise} \end{cases}$$

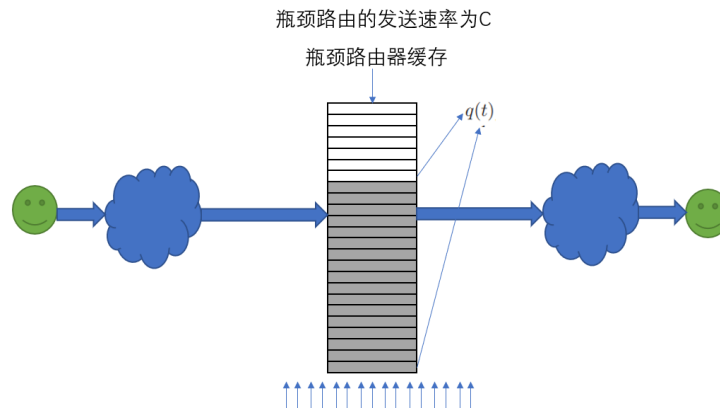
其中， $f_l(t_k)$ 当前时刻的丢包率， $A_s(t_{k-1})$ 是上一时刻发送速率， $A_s(t_k)$ 是调整后的发送速率。

丢包率小于 2%时，依然增加发送速率，意味着允许少量丢包，这个机制能够更好的与其他流竞争。

三、基于延时的带宽估计

3.1 网络建模

网络模型如下 (Note:实际中，可能在多个中间路由器上产生排队，所有排队延时可以归并到单个路由器上面)，



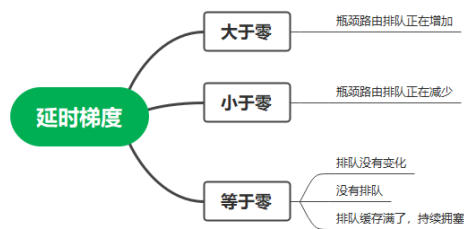
通信链路上有一个瓶颈路由器，经过瓶颈路由器的数据的排队延时满足[1]:

$$T_q(t) = q(t)/C$$

其梯度为:

$$\dot{T}_q(t) = \frac{\dot{q}(t)}{C}$$

排队延时梯度与排队情况满足如下关系:

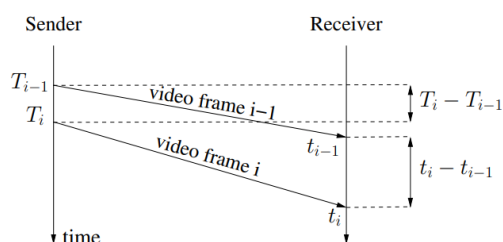


3.2 单向延时差(delay variation)

一般无法测得路由器上排队延时，在接收端，可以通过测量相邻包的单向延时差得到排队延时 $m(t)$ 。第 i 个数据包的单向延时等于:

$$D(i) = P(i) + T_q(i) + n(i)$$

其中 $D(i)$ 是单向延时， $P(i)$ 是无排队时单向延时， $T_q(i)$ 时路由器排队时长， $n(i)$ 是测量噪声。在接收端， $D(i) = t_i - T_i$ ，其中 t_i 是收包时间， T_i 是包发送时间。



GCC 通过测量相邻两个包的单向延时差 $d(i)$ 来估计 $\hat{T}_q(i)$,

$$d(i) = (t_i - T_i) - (t_{i-1} - T_{i-1}) = (t_i - t_{i-1}) - (T_i - T_{i-1})$$

测量的 $d(i)$ 含有测量噪声, 需要对 $d(i)$ 滤波, 论文[1][2][4]使用 kalman 滤波器对 $d(i)$ 进行动态滤波得到滤波后数据 $m(i)$, 根据 $m(i)$ 来估计瓶颈路由缓存排队情况。Chrome 代码[3]中使 20 个包组(packet group)的排队延时差样本, 用线性回归拟合出 20 个包组排队延时变化直线, 利用直线斜率 $m(i)$ 估计单向延时的趋势。Kalman 滤波本文不做介绍, 使用线性回归的预测见第五章。

3.3 自适应阈值的设计

GCC 将 $m(i)$ 与阈值 $\gamma(i)$ 进行比较, 然后产生响应的信号, 状态转换机制收到信号后进行状态转换(见 3.4)。

$m(i) > \gamma(i)$: 认为瓶颈路由排队在增加, 发出 overuse 信号

$m(i) < -\gamma(i)$: 认为瓶颈路由排队在减少, 发出 underuse 信号

$\gamma(i) > m(i) > -\gamma(i)$: 认为瓶颈路由排队基本稳定, 发出 normal 信号

阈值 $\gamma(i)$ 设计如下

$$\gamma(i) = \gamma(i-1) + \Delta t_i \cdot K(i) \cdot (|m(i)| - \gamma(i-1))$$

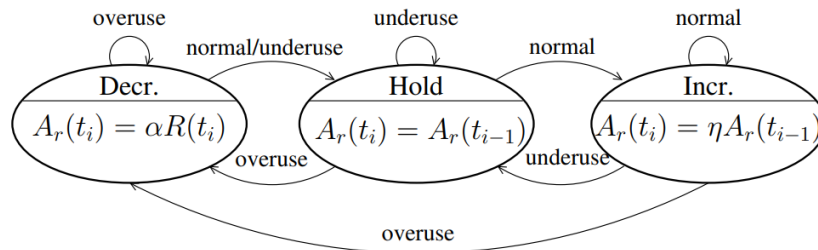
其中 $\Delta t_i = t_i - t_{i-1}$, $K(i)$ 满足:

$$K(i) = \begin{cases} K_d = 0.00018 & |m(i)| < \gamma(i-1) \\ K_u = 0.01 & \text{Otherwise} \end{cases}$$

3.4 状态转换机制

基于延时的带宽估计器有三个状态, Increase(Incr)、Decrease(Decr)、Hold。这三个状态分别对 A_r 做增加、减少、保持处理, 处理后的 A_r 将作为发送端发送速率的上限。

当 $m(i)$ 与阈值做比较, 发出信号之后, 状态转换机制通过信号进入不同的状态。状态转换图如下所示:



解释:

1. 任意时刻收到 overuse 信号, 说明排队正在增加, 应该减少发送速率, 减小排队;
2. 任意时刻收到 underuse 信号, 说明排队正在减少, 为了降低传输延时, 在尽量低排队延时的情况下传输数据, 保持 A_r , 让排队继续减少;
3. 任意时刻收到 normal 信号, 如果之前位于 Decrease 状态, 说明现在排队增长相对稳定, 保持 A_r ; 如果之前位于 Increase 状态, 说明增加发送速率是安全的, 继续增加 A_r ; 如果之前位于 Hold 状态, 说明增加发送速率保持了一段时间后仍然正常, 进入 Increase 状态, 尝试增加发送速率, 探测新的可用带宽。

3.4.1 Decrease

A_r 等于当前传输速率的 0.85 倍。

3.4.2 Increase

Increase 有两种方式, 一种是加性增, 一种是乘性增:

加性增: A_r 在一个 rtt 内增加一个包/rtt。

乘性增: $A_r = 1.08 \times \text{传输速率}$;

乘性增有两种情况: 1. 如果上一次状态是 Decrease, 并且到传输速率小于平均传输速率 - 3 * 平均传输速率偏差; 2. 如果传输速率大于平均传输速率 + 3 * 平均传输速率偏差。

除了上面两种情况, 其他情况加性增。

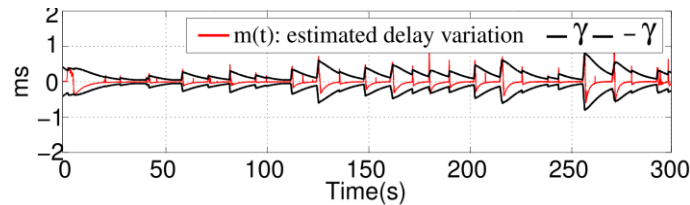
注意, 得到的最终 A_r 的上限是 1.5 的传输速率。

3.5 理解自适应阈值的设计

将 $\gamma(i)$ 做如下变换，可以看出， $\gamma(i)$ 是 $|m(i)|$ 的指数加权平均，系数为 $\Delta t_i \cdot K(i)$ 。

$$\gamma(i) = (1 - \Delta t_i \cdot K(i)) \cdot \gamma(i-1) + \Delta t_i \cdot K(i) \cdot (|m(i)|)$$

$K(i)$ 的选取意味着，当 $|m(i)| \geq \gamma(i)$ 时， $\gamma(i)$ 赋予更多的权重给当前样本 $m(i)$ ，从而 $\gamma(i)$ 能够迅速赶上 $m(i)$ ；当 $|m(i)| < \gamma(i)$ ， $\gamma(i)$ 赋予更多样本给过去的值， $\gamma(i)$ 对 $m(i)$ 的变化反映较慢。下图是 γ 随着 $m(i)$ 的变化图[1]，反映了这个现象。

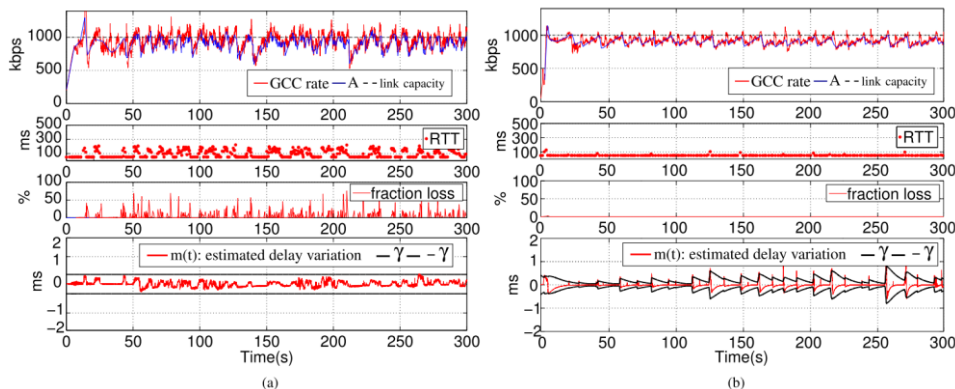


3.5.1 为什么不适用固定阈值

固定阈值带来两个问题[1]：1.当瓶颈路由缓存变化一直小于固定阈值 γ 时，基于延时的带宽估计不起作用；2.固定阈值会导致 GCC 无法与基于 Reno 的流量竞争。

3.5.1.1 瓶颈路由缓存变化一直小于固定阈值 γ

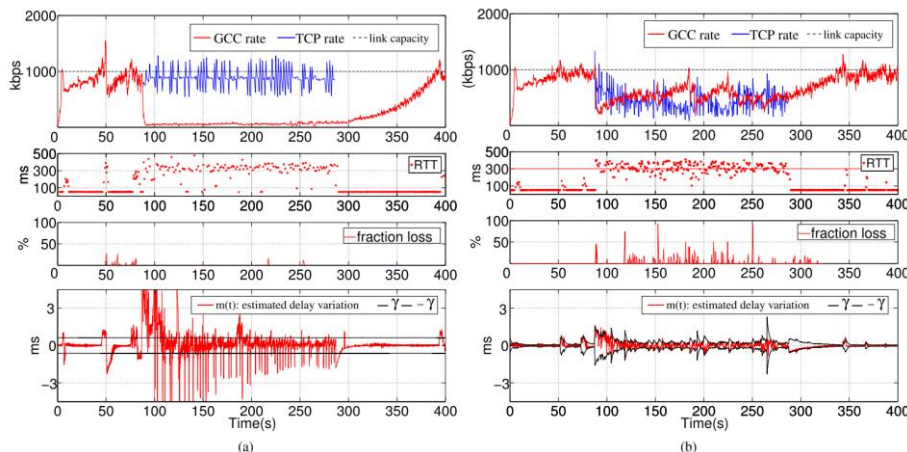
下图来自[1]，图 a 是固定阈值时发送速率，RTT，丢包率变化情况，图 b 是自适应阈值时情况。可以看出，固定阈值的发送速率、RTT 抖动比较大，而且丢包比较多。



出现这样现象的原因是：由于 $|m(i)|$ 一直小于 $\gamma(i)$ ，导致基于延时的带宽估计一直发出 normal 信号，从而 Ar 一直增加，最终 Ar 会大于发现丢包时的发送速率，从而 Ar 失效，基于延时的带宽估计失效。

3.5.1.2 无法与基于 Reno 的流量竞争

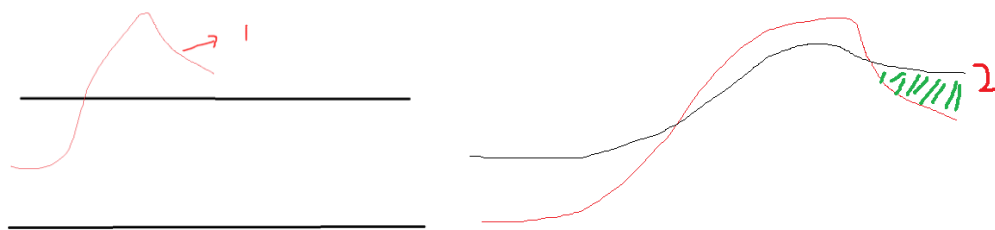
下图来自[1]，图 a 是固定阈值时发送速率，RTT，丢包率变化情况，图 b 是自适应阈值时情况。图 a 与图 b 相比，使用固定阈值时，当有基于 Reno 的数据流到达，GCC 的带宽被抢占。



出现这样现象的原因是：对于自适应阈值，当 $m(i)$ 比较大， k_u 比较大意味着 $\gamma(i)$ 可以快速跟进，从而可以快速发送 normal 信号，当 $m(i)$ 从减小时， k_d 比较小意味着 $\gamma(i)$ 跟进的比较慢，在更多情况下 $\gamma(i) > m(i) > -\gamma(i)$ ，从而发送 normal 信号，normal 信号导致 Ar 增加，最后允许发送端增加发送速率，竞争带宽；对于固定阈值，Reno 流到达之后，导致 $|m(i)| > \gamma(i)$ ，发出 overuse 信号，由于阈值不变，发送 overuse 信号次数相对自适应阈值较高，从而 Ar 减小比较

多，从而抑制基于发送端发送速率，从而与基于 Reno 的流的竞争中落于下风。

下图是固定阈值与自适应阈值变化，对发出 overuse 信号的影响，左图是固定阈值，右图是自适应阈值，黑色线是阈值，红色线是 $m(i)$ ：



固定阈值在 1 仍然发送 overuse 信号，从而 Ar 仍然降低，自适应阈值在 2 的绿色阴影部分保持进入 normal 状态。可以看出，自适应阈值发出 normal 信号更多。使用自适应阈值的极限情况是，一直发出 normal 信号，从而基于延时的带宽估计不停地增加 Ar，这最终使得基于延时的带宽估计失效，回退为基于丢包的带宽估计，从而能够与基于 Reno 的流竞争。

总体来说，为了与基于 Reno 的流更好的竞争，自适应阈值保证了基于带宽的估计大部分时间都发射 normal 信号，从而可以增加 Ar，使发送端逐渐不不收基于延时的带宽估计的影响，而逐渐变成基于丢包的带宽估计(Reno 也是基于丢包的带宽估计)，从而可以与 Reno 竞争。

3.5.2 自适应阈值系数为什么要与 Δt_i 有关

当相邻两个包组的到达间隔比较大，即 Δt_i 比较大，那么意味着当前传输速率比较小，可能是由于带宽竞争中处于下风。 Δt_i 的存在使得系数指数加权平均系数比较大，从而提升带宽竞争能力(如 3.5.1.2 中所述)。

3.6 遗留问题

Q1. 自适应阈值中 k_u 和 k_d 是怎样选出来的？

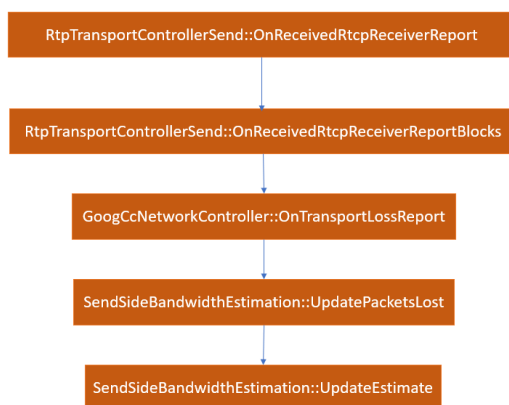
A1. 参考[1]，目前未完全理解

Q2. GCC 基于延时的带宽估计是否只有当其他流涌入时才有效？当只有单个流时，GCC 会失效？

A2. 当只有 GCC 时， $m(i)$ 受发送端发送速率变化的影响，这种情况下，发送端发送速率变化比较快的话会影响 $m(i)$ 。那么理论上会出现锯齿状的发送速率变化。

四、基于丢包的带宽估计代码

调用栈如下：发送端每间隔 1s，发送一个 report，接收端每 1s 更新一次基于丢包的带宽估计



基于丢包的带宽估计代码[3]位于: `SendSideBandwidthEstimation::UpdateEstimate(Timestamp at_time)`。chrome 使用 RTP/RTCP 协议，如果要得到丢包率，那么需要将 RTCP 反馈的 `fraction_loss` 除以 256。

4.1 小于 2%

1. 如果丢包率小于 2%
2. 那么基于丢包的发送速率立即增加 8%
3. 增加 1k，避免发送速率太小


```

if (time_since_loss_packet_report < 1.2 * kMaxRtcpFeedbackInterval) {
    // We only care about loss above a given bitrate threshold.
    float loss = last_fraction_loss_ / 256.0f;
    // We only make decisions based on loss when the bitrate is above a
    // threshold. This is a crude way of handling loss which is uncorrelated
    // to congestion.
    if (current_target_ < bitrate_threshold_ || loss <= low_loss_threshold_) {
        // Loss < 2%: Increase rate by 8% of the min bitrate in the last
        // kBweIncreaseInterval.
        // Note that by remembering the bitrate over the last second one can
        // ramp up one second faster than if only allowed to start ramping
        // at 8% per second rate now. E.g.:
        // If sending a constant 100kbps it can rampup immediately to 108kbps
        // whenever a receiver report is received with lower packet loss.
        // If instead one would do: current_bitrate_ *= 1.08 (delta time),
        // it would take over one second since the lower packet loss to achieve
        // 108kbps.
        DataRate new_bitrate = DataRate::BitsPerSec(
            min_bitrate_history_.front().second.bps() * 1.08 + 0.5);
        // Add 1 kbps extra, just to make sure that we do not get stuck
        // (gives a little extra increase at low rates, negligible at higher
        // rates).
        new_bitrate += DataRate::BitsPerSec(1000);
        UpdateTargetBitrate(new_bitrate, at_time);
    }
    return;
}

```

4.2 丢包率位于 2%到 10%

基于丢包的带宽估计不变

4.3 丢包率大于 10%

如基于丢包的带宽估计所述。

$$\begin{aligned}
 & \left(\frac{512 - \text{last_fraction_loss}}{512} \right) \cdot \text{current_bitrate} \\
 &= \left(1 - \frac{1}{2} \frac{\text{last_fraction_loss}}{256} \right) \cdot \text{current_bitrate} \\
 &= \left(1 - \frac{1}{2} \text{loss_ratio} \right) \cdot \text{current_bitrate}
 \end{aligned}$$

```

return;
} else if (current_target_ > bitrate_threshold_) {
    if (loss <= high_loss_threshold_) {
        // Loss between 2% - 10%: Do nothing.
    } else {
        // Loss > 10%: Limit the rate decreases to once a kBweDecreaseInterval
        // + rtt.
        if (!has_decreased_since_last_fraction_loss_ &&
            (at_time - time_last_decrease_) >=
                (kBweDecreaseInterval + last_round_trip_time_)) {
            time_last_decrease_ = at_time;

            // Reduce rate:
            // newRate = rate * (1 - 0.5*lossRate);
            // where packetLoss = 256*lossRate;
            DataRate new_bitrate = DataRate::BitsPerSec(
                (current_target_.bps() *
                 static_cast<double>(512 - last_fraction_loss_)) /
                 512.0);
            has_decreased_since_last_fraction_loss_ = true;
            UpdateTargetBitrate(new_bitrate, at_time);
        }
    }
}

```

4.4 相关的参数

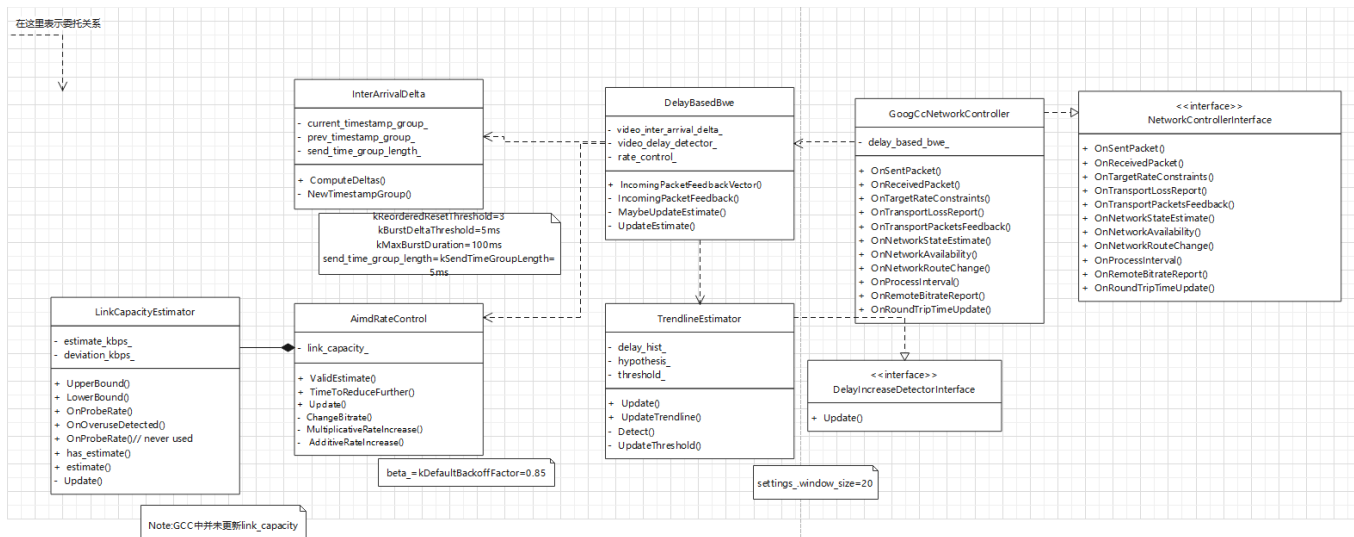
kMaxRtcpFeedbackInterval=5s: 收到 RTCP 包的最大区间, 理想情况下为 [0.5, 1.5]s, 但是可能由于网络抖动而变化; 丢包估计最多只统计 kMaxRtcpFeedbackInterval * 1.2=6s 内的丢包情况。

kLimitNumPackets =20: 更新基于丢包的带宽估计的最小包的数量

kBweDecreaseInterval=300ms: 相邻两次降低发送速率的间隔为 300ms+rtt, 避免降低 Ar 太频繁。

五、基于延时的带宽估计代码

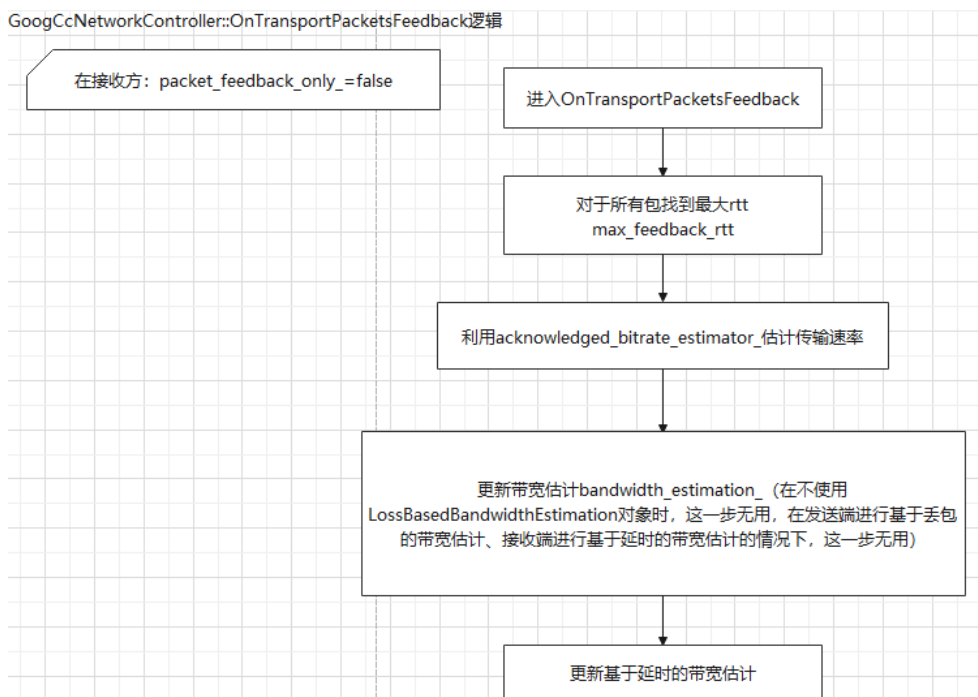
chrome 代码整体框架如下图所示, 这里只显示 DelayBaseBwe。当 DelayBaseBwe 收到 GccCcNetworkController 传递的多个包信息 msg vector 之后, 对于每个包, 使用 InterArrivalDelta 将包分组并计算发送时间差、接收时间差, 得到计算后的值之后, 更新预测 trend, 也就是应该产生 overuse、normal、underuse 中的哪个信号。



Note: chrome 代码中基于延时的带宽估计和基于丢包的带宽估计都在发送端，而我们测试代码将基于延时的丢包估计放在接收端，下面代码分析部分都按照基于延时的带宽估计在接收端的方式分析。

5.1 GoogCcNetworkController::OnTransportPacketsFeedback

GoogCcNetworkController::OnTransportPacketsFeedback()函数处理逻辑如下：



关键步骤为：计算传输 rtt（在测试代码中其实是单向延时，用于 aimd_controler）、计算传输速率、更新基于延时的带宽估计

5.2 DelayBaseBwe:: IncomingPacketFeedbackVector

DelayBaseBwe 调用关系如下图所示



对于所有包消息，进入 IncomingPacketFeedback 更新发送信号，然后根据最终的信号，调用 MaybeUpdateEstimate 更新来 Ar

5.2.1 IncomingPacketFeedback

inter_arrival_for_packet: 分组计算 delta

delay_detector_for_packet: 根据 delta 更新信号

注意 1.如果接收端很长时间没有收到包，那么重置 inter_arrival_delta 和 delay_detector，如代码图 1 所示。

2. 代码中，当 (separate_audio_enabled=true 且 packet_feedback.sent_packet.audio=true) 为假时，delay_detector_for_packet 使用的 video，而 inter_arrival_for_packet 使用的 audio，不知道是不是命名上的 bug，实际上，这两个对象是相同的，使用谁都可以。

```
void DelayBasedBwe::IncomingPacketFeedback(const PacketResult& packet_feedback,
                                           Timestamp at_time) {
    // Reset if the stream has timed out.
    if (last_seen_packet_.IsInfinite() || at_time - last_seen_packet_ > kStreamTimeout) {
        if (use_new_inter_arrival_delta_) {
            video_inter_arrival_delta_ = std::make_unique<InterArrivalDelta>(kSendTimeGroupLength);
            audio_inter_arrival_delta_ = std::make_unique<InterArrivalDelta>(kSendTimeGroupLength);
            video_delay_detector_.reset(new TrendlineEstimator(key_value_config_, network_state_predictor_));
            active_delay_detector_ = video_delay_detector_.get();
        }
        last_seen_packet_ = at_time;
    }
    // As an alternative to ignoring small packets, we can separate audio and
    // video packets for overuse detection.
    DelayIncreaseDetectorInterface* delay_detector_for_packet = video_delay_detector_.get();
    if (separate_audio_enabled_) {
        if (packet_feedback.sent_packet.audio) {
            delay_detector_for_packet = audio_delay_detector_.get();
        } else {
            audio_packets_since_last_video_ = 0;
            last_video_packet_rcv_time_ =
                std::max(last_video_packet_rcv_time_, packet_feedback.receive_time());
            active_delay_detector_ = video_delay_detector_.get();
        }
    }
    if (use_new_inter_arrival_delta_) {
        TimeDelta send_delta = TimeDelta::Zero();
        TimeDelta rcv_delta = TimeDelta::Zero();
        int size_delta = 0;

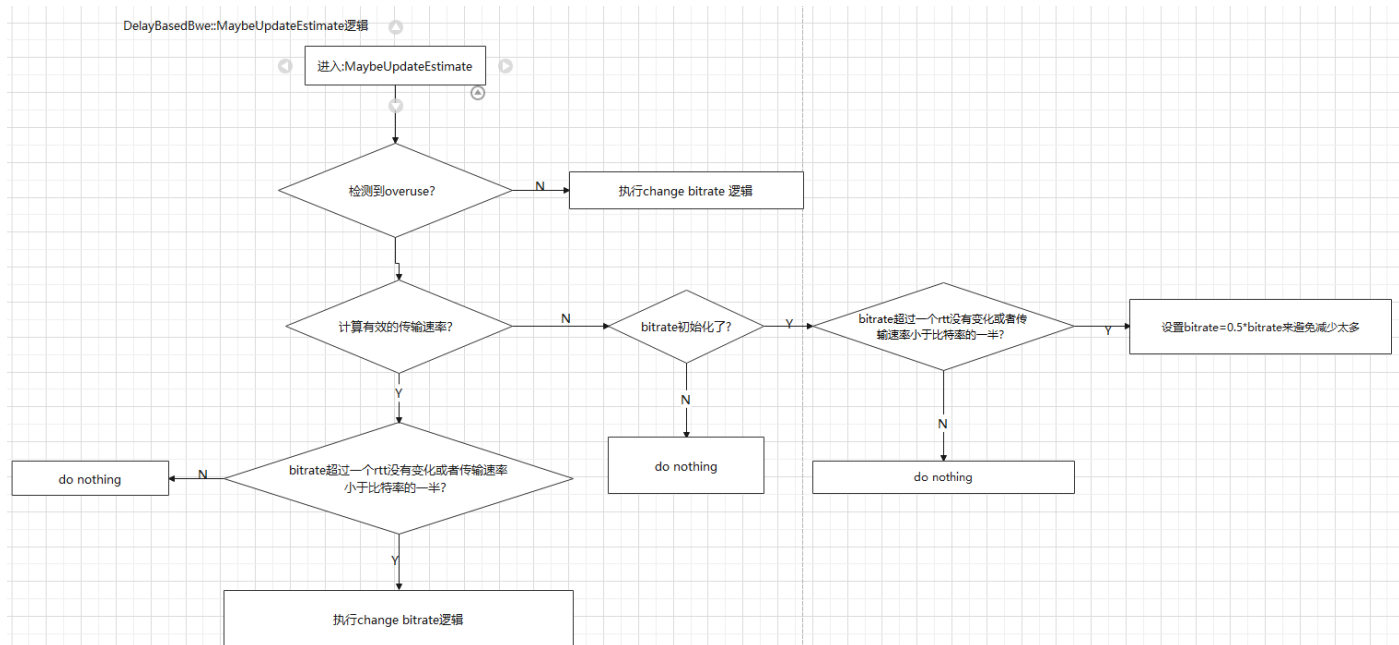
        InterArrivalDelta* inter_arrival_for_packet =
            (separate_audio_enabled_ && packet_feedback.sent_packet.audio)
            ? video_inter_arrival_delta_.get()
            : audio_inter_arrival_delta_.get();

        bool calculated_deltas = inter_arrival_for_packet->ComputeDeltas(
            packet_feedback.sent_packet.send_time, packet_feedback.receive_time,
            at_time, packet_size.bytes(), &send_delta, &rcv_delta, &size_delta);

        delay_detector_for_packet->Update(
            rcv_delta.ms(), send_delta.ms(),
            packet_feedback.sent_packet.send_time.ms(),
            packet_feedback.receive_time.ms(), packet_size.bytes(),
            calculated_deltas);
    }
}
```

5.2.2 MaybeUpdateEstimate

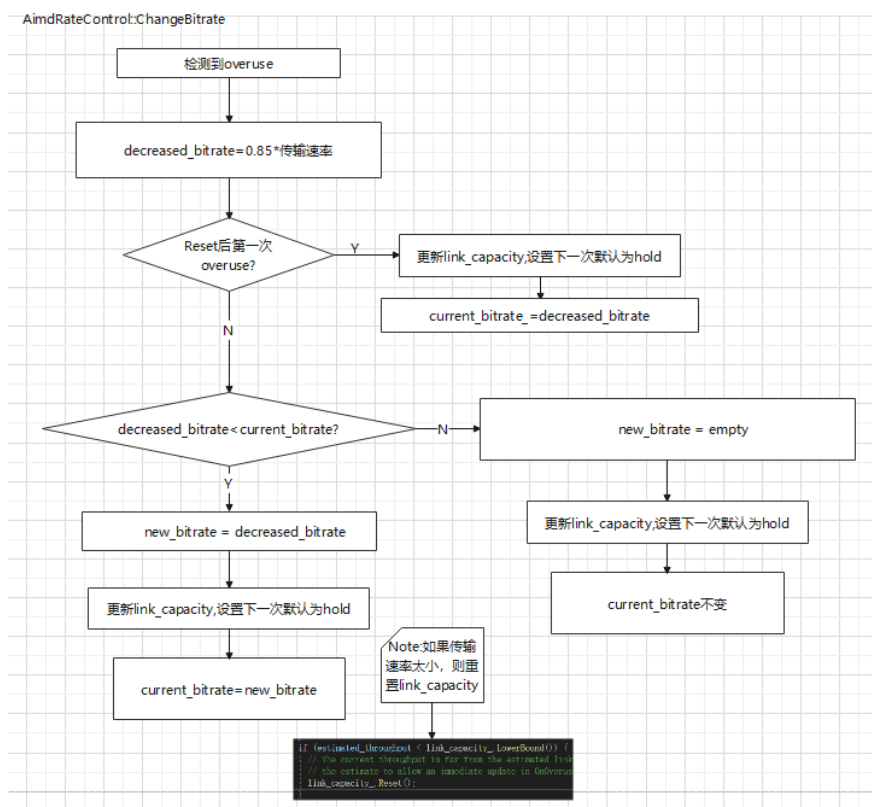
逻辑如下：当检测到 overuse，bitrate 超过一个 rtt 没有变化或者传输速率小于比特率的一半时，才调用 UpdateEstimate 减少。



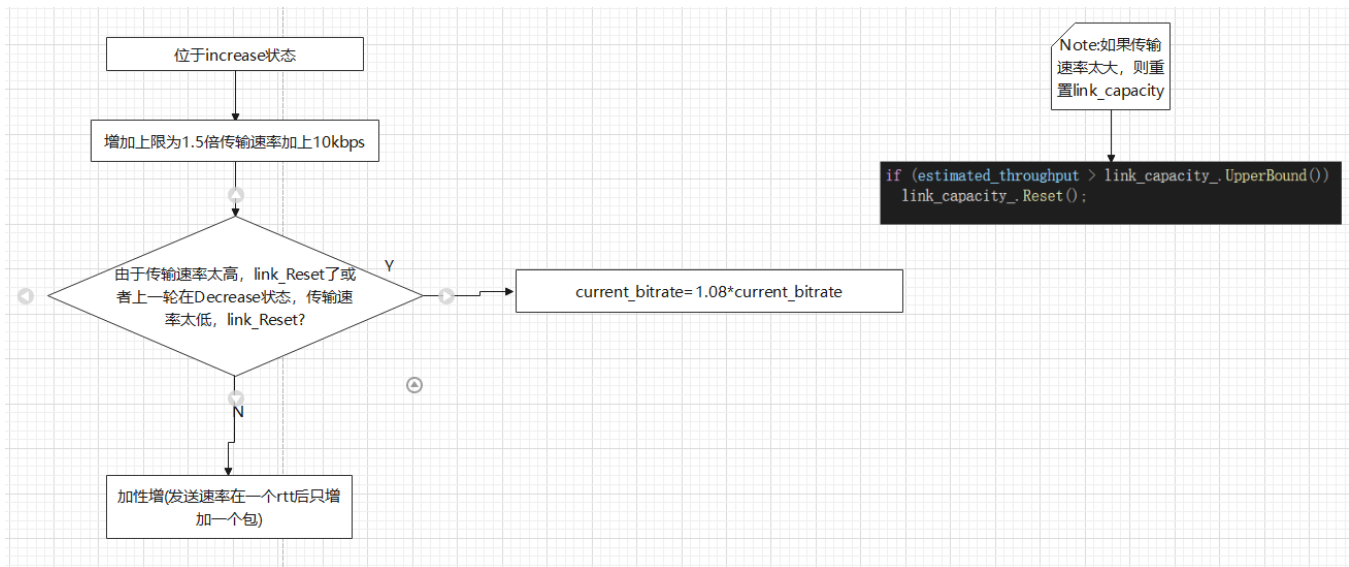
5.2.3 UpdateEstimate

UpdateEstimate 根据最新信号来更新 Ar，调用 AmdRateControl 的 ChangeBitRate，更新 Ar。

5.2.3.1 检测到 overuse 的更新流程



5.2.3.2 在 Decrease 状态的更新流程



5.3 相关的参数

`TimeDelta` `kSendTimeGroupLength = TimeDelta::Millis(5);` 包组的间隔

`unsigned` `kDefaultTrendlineWindowSize = 20;` 计算 trend 的最少包组的数量

统计数据包(msg)的周期=100ms: 代码中没有体现, $100\text{ms} = k\text{SendTimeGroupLength} * k\text{DefaultTrendlineWindowSize}$

传输速率统计周期: [4]中建议[0.5s, 1s], chrome 代码中: `kMinRateWindowMs=150ms; kMaxRateWindowMs=500ms`。

5.4 其他

1.recovered_from_overuse: 用于 `probe_controller`, 本文不介绍

2. 计算传输速率方法: 与 BBR 计算一个 rtt 内的传输速率不同, gcc 使用固定计算传输速率区间 150ms, 然后对 150ms 内得到的传输速率样本进行贝叶斯估计。

六、GCC 测试以及结果

测试场景与[1]相同

6.1 可用带宽变化场景

6.1.1 场景描述

可用带宽从 500kbps 开始, 每 50s 可用带宽增加 500kbps, RTT 设为恒定值 50ms。

6.1.2 实验结果

参考文献

1. G. Carlucci, L. De Cicco, S. Holmer and S. Mascolo, "Congestion Control for Web Real-Time Communication," in IEEE/ACM Transactions on Networking, vol. 25, no. 5, pp. 2629-2642, Oct. 2017, doi: 10.1109/TNET.2017.2703615.
2. M.L. Guerrero Viveros. Performance Analysis of Google Congestion Control Algorithm for WebRTC
3. https://source.chromium.org/chromium/chromium/src/+main:third_party/webrtc/modules/congestion_controller/goog_cc/
4. A Google Congestion Control Algorithm for Real-Time Communication draft-ietf-rmcat-gcc-02
5. Delivery Rate Estimation draft-cheng-iccr-g-delivery-rate-estimation-00