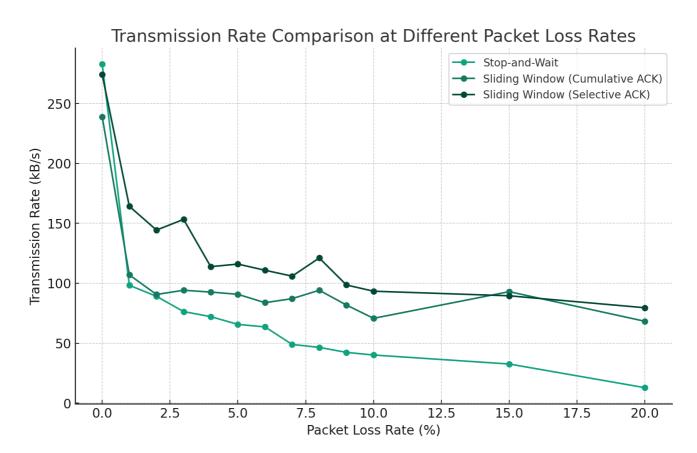
lab3-4实验报告



基于python的数据分析——对lab3-1、2、3

杜怡兴-2112847

```
lab3-4实验报告
基于python的数据分析——对lab3-1、2、3
杜怡兴-2112847
前情提要:协议设计
1. 数据设计
2. 时序设计
四次握手
四次挥手过程
动态调整 RTO
差错校验
超时重传
```

```
(1) 停等机制与滑动窗口机制性能对比
  丟包率变化
    控制变量:
    python分析代码
    分析原因
  延时变化
    控制变量:
    python代码
    分析
(2) 滑动窗口机制中不同窗口大小对性能的影响
  累计确认
    python代码
    控制变量
    分析
  选择确认
    python代码
    控制变量
    分析
(3)累计确认和选择确认的性能比较。
  不同丟包率
    控制变量
    python代码
    分析
  不同延时
    控制变量
    python代码
    分析
  实验总结
    实验心得
```

前情提要:协议设计

1. 数据设计

变量名称	含义	长度 (字节)
checksum	校验和	2
seqNum	序列号	4
ackNum	累计确认号	4
dataLen	数据长度	2
flags	标志位	1
packetNum	数据包序号	2
reserved	保留字段	5

■ 总长度: 20字节

■ **最大数据长度**: 8172字节

双方代码都需要引入协议头文件protocol.h

2. 时序设计

四次握手

- 1. 发送方发送SYN
- 2. 接收方发送SYN, ACK
- 3. 发送方发送ACK
- 4. 接收方发送ACK

四次挥手过程

- 1. 发送方发送FIN ACK:
- 2. 接收方发送ACK:
- 3. 接收方发送FIN ACK:
- 4. 发送方发送ACK

动态调整 RTO

- 使用 timeout 变量表示超时时间RTO,初始值为 200 毫秒,最大值为 2000 毫秒,最小值为 100 毫秒。
- 如果发生超时重传,则会增加超时时间 timeout 的值,以延长下一次的等待时间,从而降低丢包的可能性。
- 如果成功接收到期望的数据包,会降低超时时间 timeout 的值,以缩短下一次的等待时间,从而加快数据传输的速度。

差错校验

- 1. calculateChecksum 计算校验和:
 - 将数据包按16位分组相加,然后取反得到校验和值
- 2. setChecksum 设置校验和:
 - 清除之前的校验和值并重新计算
- 3. validateChecksum 验证校验和:
 - 使用 calculateChecksum 函数计算校验和,与0比较,相等则校验和有效

超时重传

在等待期间,发送方使用 recvfrom 函数来接收来自接收方的响应。此函数是**阻塞的**,意味着它会一直等待,直到有数据到达或者等待超时。**阻塞状态会在两种情况下终止**:

- 1. **计时超时**:发送方设置了一个超时时间(RTO),如果超过了这个时间, recvfrom 函数结束,发送方会认为接收方没有响应,发送方会触发超时重传机制。
- 2. **收到包**: 收到包时, recvfrom 函数结束,发送方会检查接收到的数据包是否满足期望的条件。

(1) 停等机制与滑动窗口机制性能对比

丢包率变化

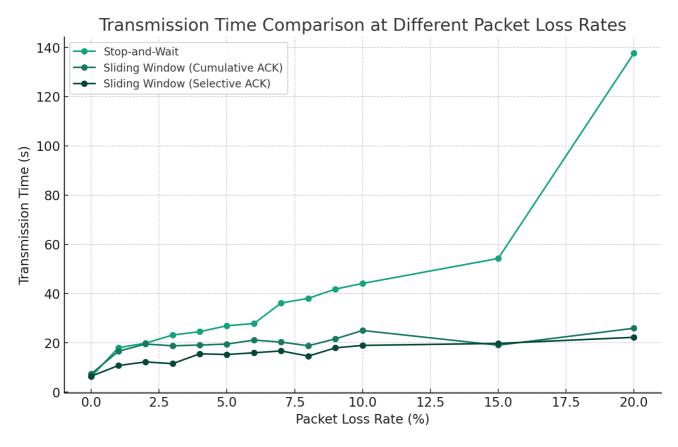
控制变量:

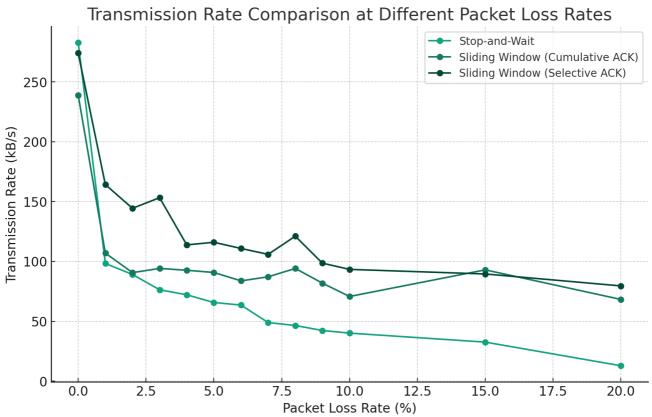
- 传输1.jpg
- 不设置延时
- N=8,M=8

python分析代码

```
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
# 数据准备
data = {
    "Loss Rate (%)": [0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 15, 20],
    "Stop-and-Wait": [6.26, 18.01, 19.86, 23.19, 24.54, 26.95, 27.85, 36.17, 38.08, 41.83,
44.12, 54.27, 137.63],
    "Sliding Window (Cumulative ACK)": [7.41, 16.55, 19.53, 18.80, 19.11, 19.50, 21.13, 20.31,
18.80, 21.63, 25.03, 19.04, 25.93],
    "Sliding Window (Selective ACK)": [6.46, 10.78, 12.26, 11.55, 15.55, 15.26, 15.97, 16.71,
14.62, 17.96, 18.96, 19.77, 22.25]
# 转换为DataFrame
df = pd.DataFrame(data)
# 绘图
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(df["Loss Rate (%)"], df["Stop-and-Wait"], label="Stop-and-Wait", marker='o')
plt.plot(df["Loss Rate (%)"], df["Sliding Window (Cumulative ACK)"], label="Sliding Window
(Cumulative ACK)", marker='o')
plt.plot(df["Loss Rate (%)"], df["Sliding Window (Selective ACK)"], label="Sliding Window
(Selective ACK)", marker='o')
# 设置图表标题和标签
plt.title("Transmission Time Comparison at Different Packet Loss Rates")
plt.xlabel("Packet Loss Rate (%)")
plt.ylabel("Transmission Time (s)")
plt.legend()
```

显示图表 plt.grid(True) plt.show()





根据图表分析, 我们可以总结出以下规律和原因:

- 1. **停等机制的性能**:在所有三种机制中,**停等机制在大多数丢包率下展现出最长的传输时间**。特别是当丢包率增加时,停等机制的传输时间显著增加,表明这种机制**对丢包非常敏感**。这是因为在停等机制中,每次只能发送一个数据包,且必须等待其确认才能发送下一个。因此,任何丢包都会导致整个传输过程的延迟。
- 2. **滑动窗口(累计确认)的性能**:相比于停等机制,滑动窗口(累计确认)机制在大部分丢包率下表现出**更短**的传输时间。这表明滑动窗口机制能够更有效地利用网络资源。然而,在高丢包率下,其传输时间也有所增加,因为**丢包导致多个数据包需要重传**。
- 3. **滑动窗口(选择确认)的性能**:在所有情况下,滑动窗口(选择确认)机制都显示出最佳的性能,具有最短的传输时间。这表明选择确认机制在处理丢包时**更为有效**。即使在高丢包率下,选择确认机制也能保持较低的传输时间,因为它仅重传丢失的数据包,而不是整个窗口的数据。

分析原因

- 停等机制的低效率主要是由于其串行化的特性,每个数据包的确认都会影响下一个数据包的发送。
- 滑动窗口(累计确认)机制提高了效率,但在高去包环境下受到重传多个数据包的影响。
- 滑动窗口(选择确认)机制最高效,因为它减少了不必要的重传,特别是在丢包率较高的网络环境中。

综上所述,**选择确认**机制在各种丢包环境下都显示出了最佳的性能,这凸显了它在现代网络传输中的优势。

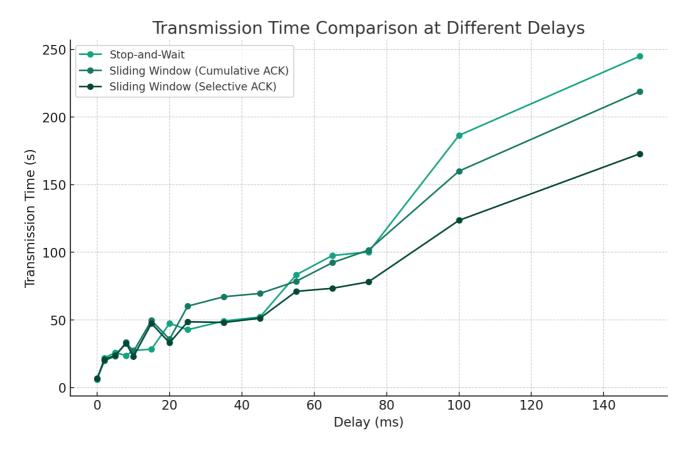
延时变化

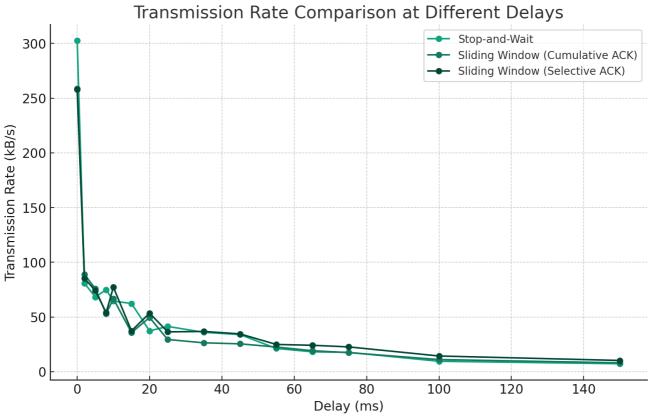
控制变量:

- 传输1.jpg
- 不设置丢包率
- N=8,M=8

```
# 数据准备 - 传输时间对比
data time = {
    "Delay (ms)": [0, 2, 5, 8, 10, 15, 20, 25, 35, 45, 55, 65, 75, 100, 150],
    "Stop-and-Wait": [5.85, 21.9, 25.95, 23.62, 27.43, 28.41, 47.51, 42.78, 49.22, 52.19, 83.37,
97.63, 100.25, 186.46, 244.98],
    "Sliding Window (Cumulative ACK)": [6.84, 19.9, 23.32, 33.41, 26.55, 49.63, 35.75, 60.21,
67.18, 69.61, 78.58, 92.36, 101.66, 160.04, 218.83],
    "Sliding Window (Selective ACK)": [6.86, 20.75, 23.91, 32.76, 22.92, 47.43, 33.09, 48.65,
48.16, 51.26, 71.14, 73.4, 78.16, 123.64, 172.85]
}
# 转换为DataFrame
df_time = pd.DataFrame(data_time)
# 绘图 - 传输时间
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(df_time["Delay (ms)"], df_time["Stop-and-Wait"], label="Stop-and-Wait", marker='o')
plt.plot(df_time["Delay (ms)"], df_time["Sliding Window (Cumulative ACK)"], label="Sliding
Window (Cumulative ACK)", marker='o')
plt.plot(df_time["Delay (ms)"], df_time["Sliding Window (Selective ACK)"], label="Sliding Window
(Selective ACK)", marker='o')
# 设置图表标题和标签
```

```
plt.title("Transmission Time Comparison at Different Delays")
plt.xlabel("Delay (ms)")
plt.ylabel("Transmission Time (s)")
plt.legend()
plt.grid(True)
# 显示传输时间图表
plt.show()
# 数据准备 - 传输速率对比
data_rate = {
    "Delay (ms)": [0, 2, 5, 8, 10, 15, 20, 25, 35, 45, 55, 65, 75, 100, 150],
    "Stop-and-Wait": [302.56, 80.82, 68.21, 74.94, 64.53, 62.30, 37.26, 41.37, 35.96, 33.91,
21.23, 18.13, 17.66, 9.49, 7.23],
    "Sliding Window (Cumulative ACK)": [258.77, 88.94, 75.90, 52.98, 66.67, 35.66, 49.51, 29.40,
26.35, 25.43, 22.52, 19.16, 17.41, 11.06, 8.09],
    "Sliding Window (Selective ACK)": [258.02, 85.30, 74.03, 54.03, 77.23, 37.32, 53.49, 36.38,
36.75, 34.53, 24.88, 24.11, 22.65, 14.32, 10.24]
}
# 转换为DataFrame
df_rate = pd.DataFrame(data_rate)
# 绘图 - 传输速率
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(df_rate["Delay (ms)"], df_rate["Stop-and-Wait"], label="Stop-and-Wait", marker='o')
plt.plot(df_rate["Delay (ms)"], df_rate["Sliding Window (Cumulative ACK)"], label="Sliding
Window (Cumulative ACK)", marker='o')
plt.plot(df_rate["Delay (ms)"], df_rate["Sliding Window (Selective ACK)"], label="Sliding Window
(Selective ACK)", marker='o')
# 设置图表标题和标签
plt.title("Transmission Rate Comparison at Different Delays")
plt.xlabel("Delay (ms)")
plt.ylabel("Transmission Rate (kB/s)")
plt.legend()
plt.grid(True)
# 显示传输速率图表
plt.show
```





从**传输时间对比图**中可以看出:

- 在延时增加的情况下,所有三种机制的传输时间都**有所增加**。
- 停等机制的传输时间随着延时的增加而**显著增长**,尤其在高延时情况下。
- 滑动窗口机制 (无论是累计确认还是选择确认) 在延时增加时表现出较好的稳定性,但仍有明显的增长趋势。

从**传输速率对比图**中可以观察到:

- 随着延时的增加,所有机制的传输速率都呈下降趋势。
- 停等机制在增加的延时下速率下降最为显著,特别是在高延时情况下。
- 滑动窗口机制(累计确认和选择确认)在延时增加时表现出更好的速率稳定性,尽管速率也有所下降。

(2) 滑动窗口机制中不同窗口大小对性能的影响

累计确认

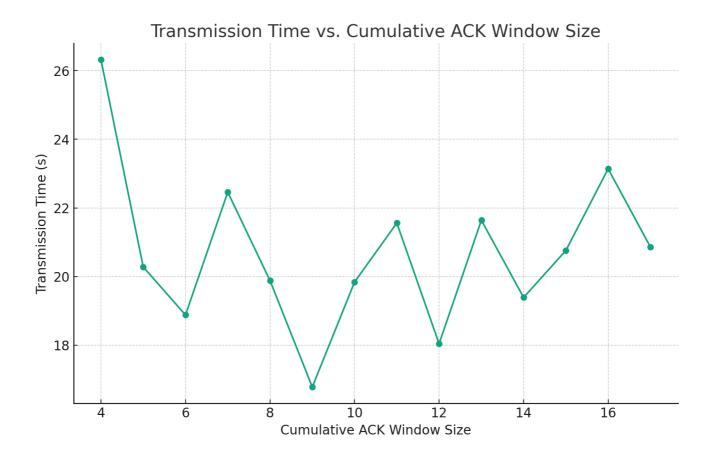
```
# 准备数据 - 累计确认窗口大小与传输时间
data_time_cumulative_ack = {
    "Window Size": [4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16, 17],
    "Transmission Time (s)": [21.32, 22.28, 18.88, 22.46, 19.88, 18.78, 19.84, 21.56, 18.04,
21.64, 19.39, 20.76, 23.14, 20.86]
# 转换为DataFrame
df time cumulative ack = pd.DataFrame(data time cumulative ack)
# 绘图 - 累计确认窗口大小与传输时间
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(df_time_cumulative_ack["Window Size"], df_time_cumulative_ack["Transmission Time (s)"],
marker='o')
# 设置图表标题和标签
plt.title("Transmission Time vs. Cumulative ACK Window Size")
plt.xlabel("Cumulative ACK Window Size")
plt.ylabel("Transmission Time (s)")
plt.grid(True)
# 显示传输时间图表
plt.show()
# 准备数据 - 累计确认窗口大小与传输速率
data_rate_cumulative_ack = {
   "Window Size": [4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16, 17],
    "Transmission Rate (kB/s)": [83.02, 79.44, 93.75, 78.81, 89.03, 94.25, 89.21, 82.10, 98.12,
81.79, 91.28, 85.26, 76.49, 84.85]
}
# 转换为DataFrame
df_rate_cumulative_ack = pd.DataFrame(data_rate_cumulative_ack)
# 绘图 - 累计确认窗口大小与传输速率
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(df_rate_cumulative_ack["Window Size"], df_rate_cumulative_ack["Transmission Rate
(kB/s)"], marker='o')
# 设置图表标题和标签
```

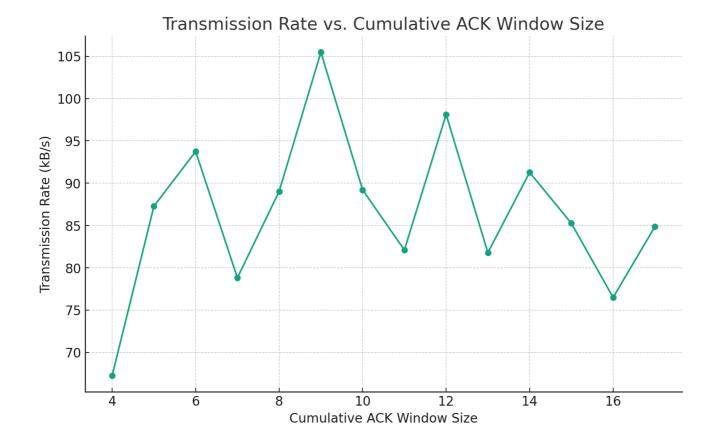
```
plt.title("Transmission Rate vs. Cumulative ACK Window Size")
plt.xlabel("Cumulative ACK Window Size")
plt.ylabel("Transmission Rate (kB/s)")
plt.grid(True)

# 显示传输速率图表
plt.show()
```

控制变量

- 延时2ms,丢包率2ms
- 传输1.jpg





从图表中可以看出,在累计确认机制下,接收方窗口大小对传输时间的影响呈现出一定的波动性。

- **窗口大小较小时**(如4和5),传输时间相对较长。这是因为较小的窗口限制了可以连续发送的数据包的数量,从 而降低了网络利用率。
- **窗口大小在中等范围时**(如6至10),传输时间普遍较短,其中在窗口大小为9时,传输时间达到最短。这表明在这个范围内,窗口大小与网络条件(如延迟和带宽)相匹配,能够实现较高的数据传输效率。
- **窗口大小继续增大时**(超过10),传输时间再次呈现波动并略有上升趋势。这是因为过大的窗口可能导致网络拥塞,特别是在丢包率较高的网络环境中,需要更频繁的重传,从而增加了传输时间。

选择确认

```
# 准备数据 - 选择确认接收方窗口大小与传输时间
data_selective_ack = {
    "Window Size": [4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16, 17, 18],
    "Transmission Time (s)": [20.23, 18.33, 17.57, 20.36, 16.01, 13.88, 16.79, 18.71, 17.05,
19.76, 17.09, 17.46, 19.10, 17.97, 18.88]
}
# 转换为DataFrame
df_selective_ack = pd.DataFrame(data_selective_ack)

# 绘图 - 选择确认接收方窗口大小与传输时间
plt.figure(figsize=(10, 6))
```

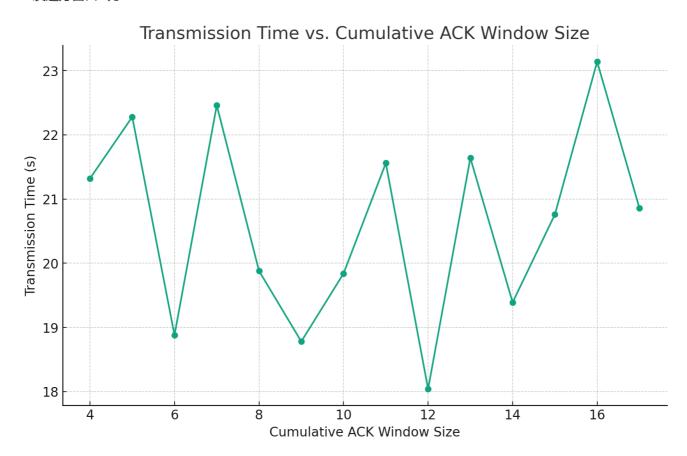
```
plt.plot(df_selective_ack["Window Size"], df_selective_ack["Transmission Time (s)"], marker='o')

# 设置图表标题和标签
plt.title("Transmission Time vs. Selective ACK Window Size")
plt.xlabel("Selective ACK Window Size")
plt.ylabel("Transmission Time (s)")
plt.grid(True)

# 显示图表
plt.show()
```

控制变量

- 延时2ms, 丟包率2ms
- 传输1.jpg
- 发送方窗口N为8



Transmission Rate vs. Cumulative ACK Window Size 95 96 97 98 88 80

分析

■ **窗口较小时**(例如4和5),传输时间较长。这是由于窗口过小限制了连续发送的数据包数量,从而降低了网络利用率。

Cumulative ACK Window Size

16

14

8

6

- **窗口在中等大小时**(大约6至10),传输时间普遍较短,尤其是当窗口大小为9时,传输时间达到最短。这表明在这个范围内,窗口大小与网络条件相匹配,能够实现较高的数据传输效率。
- **窗口继续增大时**(超过10),传输时间再次出现波动,但无明显的持续增加趋势。这可能表明在选择确认机制下,过大的窗口并没有显著影响网络拥塞或重传次数。

(3)累计确认和选择确认的性能比较。

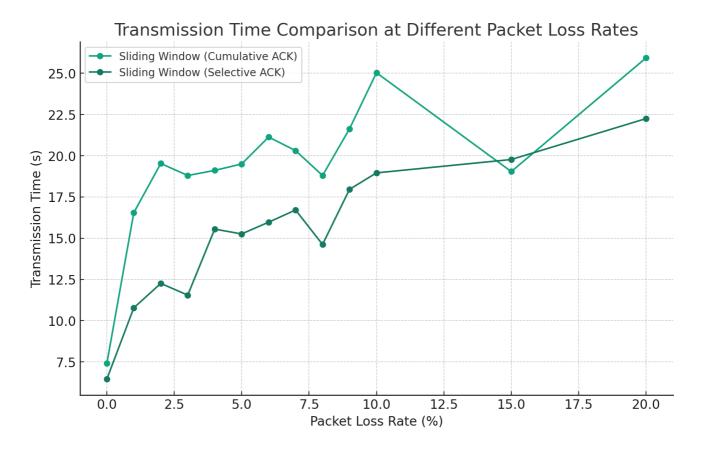
不同丟包率

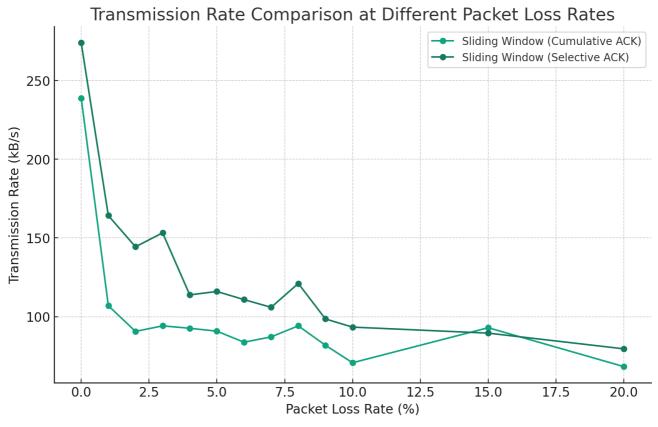
控制变量

- 滑动窗口机制中相同窗口大小N=8,M=8
- 延时0ms,丢包率变化
- 传输1.jpg

```
# 准备数据 - 传输时间对比
data_time = {
    "Loss Rate (%)": [0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 15, 20],
    "Sliding Window (Cumulative ACK)": [7.41, 16.55, 19.53, 18.80, 19.11, 19.50, 21.13, 20.31,
18.80, 21.63, 25.03, 19.04, 25.93],
```

```
"Sliding Window (Selective ACK)": [6.46, 10.78, 12.26, 11.55, 15.55, 15.26, 15.97, 16.71,
14.62, 17.96, 18.96, 19.77, 22.25]
# 转换为DataFrame
df_time = pd.DataFrame(data_time)
# 绘图 - 传输时间
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(df_time["Loss Rate (%)"], df_time["Sliding Window (Cumulative ACK)"], label="Sliding
Window (Cumulative ACK)", marker='o')
plt.plot(df time["Loss Rate (%)"], df time["Sliding Window (Selective ACK)"], label="Sliding
Window (Selective ACK)", marker='o')
# 设置图表标题和标签
plt.title("Transmission Time Comparison at Different Packet Loss Rates")
plt.xlabel("Packet Loss Rate (%)")
plt.ylabel("Transmission Time (s)")
plt.legend()
plt.grid(True)
# 显示传输时间图表
plt.show()
# 准备数据 - 传输速率对比
data rate = {
    "Loss Rate (%)": [0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 15, 20],
    "Sliding Window (Cumulative ACK)": [238.87, 106.95, 90.63, 94.15, 92.62, 90.77, 83.77,
87.15, 94.15, 81.83, 70.72, 92.96, 68.26],
    "Sliding Window (Selective ACK)": [273.99, 164.19, 144.37, 153.25, 113.83, 115.99, 110.83,
105.92, 121.07, 98.55, 93.35, 89.53, 79.55]
}
# 转换为DataFrame
df rate = pd.DataFrame(data rate)
# 绘图 - 传输速率
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(df rate["Loss Rate (%)"], df rate["Sliding Window (Cumulative ACK)"], label="Sliding
Window (Cumulative ACK)", marker='o')
plt.plot(df_rate["Loss Rate (%)"], df_rate["Sliding Window (Selective ACK)"], label="Sliding
Window (Selective ACK)", marker='o')
# 设置图表标题和标签
plt.title("Transmission Rate Comparison at Different Packet Loss Rates")
plt.xlabel("Packet Loss Rate (%)")
plt.ylabel("Transmission Rate (kB/s)")
plt.legend()
plt.grid(True)
# 显示传输速率图表
plt.show()
```





从以上两张图表中,我们可以分析滑动窗口机制(累计确认和选择确认)在不同丢包率下的传输时间和传输速率:

传输时间对比

- 在所有丢包率条件下,**滑动窗口(选择确认)**机制的传输时间普遍低于**滑动窗口(累计确认)**机制。这表明选择确认机制在面对数据包丢失时更加高效,能够减少因重传导致的时间延迟。
- 随着丢包率的增加,两种机制的传输时间都有所增长,但选择确认的增长幅度相对较小,显示出更好的鲁棒性。

传输速率对比

- **滑动窗口(选择确认)** 机制在所有丢包率条件下的传输速率都高于**滑动窗口(累计确认)** 机制。这进一步证明了 选择确认机制在处理丢包时的效率优势。
- 随着丢包率的增加,两种机制的传输速率都呈下降趋势,但选择确认机制的速率下降较慢,表明其更能适应丢包 环境。

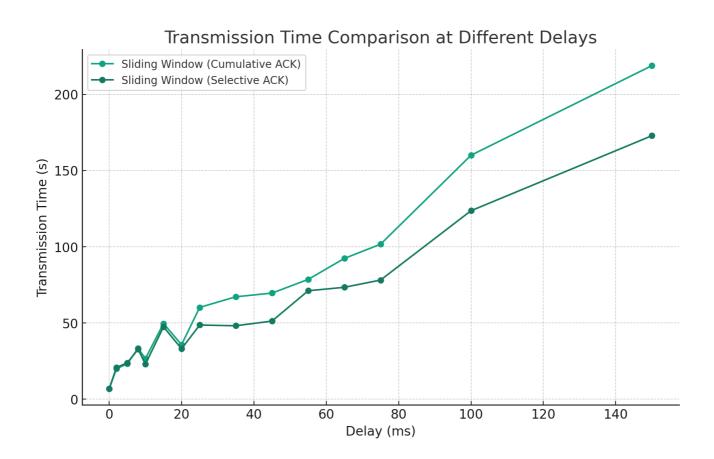
不同延时

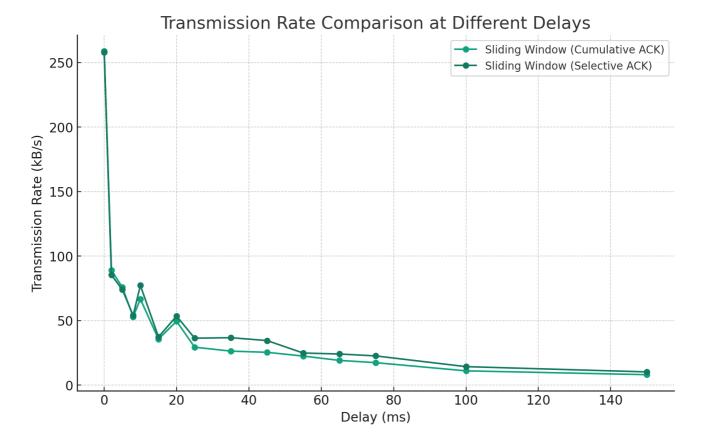
控制变量

- 滑动窗口机制中相同窗口大小N=8,M=8
- 丟包率0ms,延时变化
- 传输1.jpg

```
# 准备数据 - 传输时间对比
data time delay = {
    "Delay (ms)": [0, 2, 5, 8, 10, 15, 20, 25, 35, 45, 55, 65, 75, 100, 150],
    "Sliding Window (Cumulative ACK)": [6.84, 19.9, 23.32, 33.41, 26.55, 49.63, 35.75, 60.21,
67.18, 69.61, 78.58, 92.36, 101.66, 160.04, 218.83],
    "Sliding Window (Selective ACK)": [6.86, 20.75, 23.91, 32.76, 22.92, 47.43, 33.09, 48.65,
48.16, 51.26, 71.14, 73.4, 78.16, 123.64, 172.85]
}
# 转换为DataFrame
df time delay = pd.DataFrame(data time delay)
# 绘图 - 传输时间
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(df_time_delay["Delay (ms)"], df_time_delay["Sliding Window (Cumulative ACK)"],
label="Sliding Window (Cumulative ACK)", marker='o')
plt.plot(df_time_delay["Delay (ms)"], df_time_delay["Sliding Window (Selective ACK)"],
label="Sliding Window (Selective ACK)", marker='o')
# 设置图表标题和标签
plt.title("Transmission Time Comparison at Different Delays")
plt.xlabel("Delay (ms)")
plt.ylabel("Transmission Time (s)")
plt.legend()
plt.grid(True)
# 显示传输时间图表
plt.show()
# 准备数据 - 传输速率对比
data_rate_delay = {
    "Delay (ms)": [0, 2, 5, 8, 10, 15, 20, 25, 35, 45, 55, 65, 75, 100, 150],
    "Sliding Window (Cumulative ACK)": [258.77, 88.94, 75.90, 52.98, 66.67, 35.66, 49.51, 29.40,
26.35, 25.43, 22.52, 19.16, 17.41, 11.06, 8.09],
    "Sliding Window (Selective ACK)": [258.02, 85.30, 74.03, 54.03, 77.23, 37.32, 53.49, 36.38,
36.75, 34.53, 24.88, 24.11, 22.65, 14.32, 10.24]
```

```
}
# 转换为DataFrame
df_rate_delay = pd.DataFrame(data_rate_delay)
# 绘图 - 传输速率
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(df_rate_delay["Delay (ms)"], df_rate_delay["Sliding Window (Cumulative ACK)"],
label="Sliding Window (Cumulative ACK)", marker='o')
plt.plot(df_rate_delay["Delay (ms)"], df_rate_delay["Sliding Window (Selective ACK)"],
label="Sliding Window (Selective ACK)", marker='o')
# 设置图表标题和标签
plt.title("Transmission Rate Comparison at Different Delays")
plt.xlabel("Delay (ms)")
plt.ylabel("Transmission Rate (kB/s)")
plt.legend()
plt.grid(True)
# 显示传输速率图表
plt.show()
```





传输时间对比

- 在各种延时条件下,**滑动窗口(选择确认)**机制的传输时间通常低于或接近**滑动窗口(累计确认)**机制。这表明在处理网络延时时,选择确认机制能够保持较高的效率。
- 当延时增加时,两种机制的传输时间都有所增加,但选择确认机制通常显示出更好的稳定性,尤其是在高延时情况下。

传输速率对比

- 在不同延时条件下,**滑动窗口(选择确认)**机制通常具有比**滑动窗口(累计确认)**更高的传输速率。这进一步证明了选择确认机制在面对高延时时的效率优势。
- 随着延时的增加,两种机制的传输速率都呈下降趋势,但选择确认机制的下降幅度通常较小。

实验总结

在本次实验中, 我进行了以下分析:

- 1. **停等机制与滑动窗口机制性能对比**:滑动窗口机制在多数情况下表现出比停等机制更高的传输效率和更低的延迟,尤其在高延迟网络环境中。结论:滑动窗口机制优于停等机制,尤其在需要高吞吐量和低延迟的应用场景中。
- 2. **滑动窗口机制中不同窗口大小对性能的影响**:在累计确认和选择确认两种情况下,窗口大小对传输效率有显著影响,存在一个最优窗口大小区间,超出此区间性能可能下降。*结论:合适的窗口大小对于优化滑动窗口机制的性能至关重要*。
- 3. **滑动窗口机制中相同窗口大小情况下,累计确认和选择确认的性能比较**:选择确认机制通常在相同窗口大小下提供更好的性能,特别是在高丢包率或高延迟的网络环境中。结论:选择确认机制在处理网络不稳定性方面比累计确认更有效,尤其适用于不稳定的网络环境。

实验心得

通过这次实验,我深刻体会到了收集数据对于实验分析的重要性。准确且全面的数据收集是进行有效分析的基础,它直接影响了实验结论的准确性和可靠性。同时,我也发现Python和Excel在数据分析过程中极为有用。Python的数据处理和可视化功能使得复杂数据的分析变得简单高效,而Excel的直观界面和强大的数据组织能力则在整理和展示数据方面发挥了重要作用。