



МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ
РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

Федеральное государственное автономное образовательное учреждение
высшего образования «Крымский Федеральный Университет им. В. И.
Вернадского»

Физико-технический институт

Кафедра компьютерной инженерии и моделирования

Лабораторная работа № 2
«количество информации при неполной достоверности сообщений»
по дисциплине
«Теория информации и кодирование»

Выполнил:
Студент 3 курса
Направления подготовки
09.03.04 «Программная
инженерия»

ПИ-231(2)
Покидько М.С.
Проверил:
Таран Е.П.
«__» _____ 20__ г.
Оценка: _____
Подпись: _____

Симферополь, 2025

Цель работы: Разработать программное обеспечение для моделирования канала с помехами и рассчитать количество информации, приходящее к получателю, при неполной достоверности сообщений.

Техническое задание: На вход информационного устройства поступает совокупность дискретных сообщений x_i , где $i=1 \dots N$.

1. **Параметр:** Количество дискретных сообщений $N=55$ (Вариант №7).
2. **Вероятности на входе $p(x_i)$:** Задаются случайным образом.
3. **Условие канала:** Вероятности безошибочной передачи сообщения $P(y_i | x_i)$ составляют не менее 70% (≥ 0.7).
4. **Эксперименты:** Провести комплекс не менее 6 численных экспериментов.

Основные формулы:

Энтропия как мера неопределенности для всей совокупности дискретных случайных сообщений

$$H(X) = - \sum_{i=1}^N p(x_i) \log_2 p(x_i)$$

Вероятности появления дискретных сообщений должны удовлетворять следующему условию:

$$\sum_{i=1}^N p(x_i) = 1 \quad (1.3).$$

Совокупность появления дискретных сообщений на выходе $\{y_j\}$ определяется вероятностями $p(y_j)$ в соответствии со следующим выражением:

$$p(y_j) = \sum_{i=1}^N p(x_i) \cdot p(x_i / y_j)$$

Условная энтропия, характеризующая остаточную неопределенность принятого сообщения относительной переданного, определяется соотношением:

$$H(X / Y) = - \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N p(x_i, y_j) \log_2 p(x_i / y_j)$$

Разработанная программа:

```
import numpy as np
import math
import pandas as pd
from typing import Dict, Any

# Параметры для Варианта №7
N = 55
NUM_EXPERIMENTS = 6

def log2(x: float) -> float:
    """Безопасный расчет log2(x), возвращает 0 для x=0."""
    return math.log2(x) if x > 0 else 0

def calculate_probabilities_and_information(N: int) -> Dict[str, Any]:
    """Выполняет один численный эксперимент для заданного N."""

    # 1. Генерация массива входных вероятностей  $P(X)$  ( $p(x_i)$ )
    r_x = np.random.uniform(0.01, 1.0, N)
    P_X = r_x / np.sum(r_x)

    # 2. Генерация матрицы переходных вероятностей  $P(Y/X)$  ( $P(y_j/x_i)$ ) ( $N \times N$ )
    P_Y_X = np.zeros((N, N))
    for i in range(N):
        # Вероятность безошибочной передачи  $p(y_i/x_i) \geq 0.70$ 
        P_Y_X[i, i] = np.random.uniform(0.70, 1.0)
        R_i = 1.0 - P_Y_X[i, i]

        # Распределение оставшейся вероятности на ошибки
        r_error = np.random.uniform(0.0, 1.0, N - 1)
        r_error_normalized = r_error / np.sum(r_error) * R_i

        k = 0
        for j in range(N):
            if i != j:
                P_Y_X[i, j] = r_error_normalized[k]
                k += 1

    # 3. Расчет матрицы совместных вероятностей  $P(X,Y)$  ( $p(x_i, y_j)$ )
    P_X_Y = P_X[:, np.newaxis] * P_Y_X

    # 4. Расчет массива выходных вероятностей  $P(Y)$  ( $p(y_j)$ )
    P_Y = np.sum(P_X_Y, axis=0)

    # 5. Расчет энтропий
    H_X = -np.sum(P_X * np.array([log2(p) for p in P_X]))
    H_Y = -np.sum(P_Y * np.array([log2(p) for p in P_Y]))
    H_X_Y = -np.sum(P_X_Y * np.array([[log2(p) for p in row] for row in P_X_Y]))
    H_Y_X = H_X_Y - H_X # Энтропия помех (Шум)
    H_X_Y_cond = H_X_Y - H_Y # Остаточная неопределенность (Потери)

    # 6. Количество информации
    I_X_Y = H_X + H_Y - H_X_Y

    return {
        "H(X)": H_X,
        "H(Y)": H_Y,
        "H(X,Y)": H_X_Y,
```

```

    "H(Y|X)": H_Y_X,
    "H(X|Y)": H_X_Y_cond,
    "I(X,Y)": I_X_Y,
    "P_X": P_X,
    "P_Y": P_Y,
    "P_Y_X": P_Y_X,
    "P_X_Y": P_X_Y
}

results = []
for _ in range(NUM_EXPERIMENTS):
    results.append(calculate_probabilities_and_information(N))

# Сбор результатов в DataFrame для удобства вывода
results_df = pd.DataFrame([
{
    "H(X)": res["H(X)"],
    "H(Y)": res["H(Y)"],
    "H(X,Y)": res["H(X,Y)"],
    "H(Y|X)": res["H(Y|X)"],
    "H(X|Y)": res["H(X|Y)"],
    "I(X,Y)": res["I(X,Y)"],
} for res in results
])

# Расчет средних значений
avg_results = results_df.mean().rename("Среднее значение")
results_df = pd.concat([results_df, avg_results.to_frame().T]).round(4)
results_df.index = [f"Эксперимент №{i+1}" for i in range(NUM_EXPERIMENTS)] + ["СРЕДНЕЕ"]

# --- Вывод результатов ---
first_res = results[0]
print(f"--- РЕЗУЛЬТАТЫ ЛАБОРАТОРНОЙ РАБОТЫ №2 (Вариант №7, N={N}, 6 экспериментов) ---")
print("=====\\n")
print("### 3.1. Исходные массивы вероятностей для Эксперимента №1")
print("Массив P(X) и P(Y) содержат 55 элементов. Ниже приведена вырезка для наглядности:")
print("\n**Массив входных вероятностей P(X) (Первые 10 элементов):**")
print(np.around(first_res['P_X'][:10], 8))
print("\n**Массив выходных вероятностей P(Y) (Первые 10 элементов):**")
print(np.around(first_res['P_Y'][:10], 8))
print("\n-----\\n")

print("### 3.2. Фрагменты расчетных матриц (6x6) для Эксперимента №1")
print("Матрицы P(Y|X) и P(X,Y) имеют размер 55x55. Для отчета достаточно представить фрагмент:")

# Фрагмент матрицы переходных вероятностей P(Y/X)
print("\n**Матрица переходных вероятностей P(Y|X) (фрагмент 6x6):**")
print(np.around(first_res['P_Y_X'][:6, :6], 5))

# Фрагмент матрицы совместных вероятностей P(X,Y)
print("\n**Матрица совместных вероятностей P(X,Y) (фрагмент 6x6):**")
print(np.around(first_res['P_X_Y'][:6, :6], 8))
print("\n-----\\n")

print("### 3.3. Результаты численных экспериментов (Сводная таблица)")
print("Таблица содержит рассчитанные значения всех необходимых энтропий и количества информации для 6 экспериментов и их средние значения:")

# Вывод таблицы результатов
print(results_df.to_markdown(floatfmt=".4f"))

```

5.1. Алгоритм работы программы

1. Генерация массива входных вероятностей $P(X)$ с нормировкой $\sum p(x_i) = 1$.
2. Генерация матрицы переходных вероятностей $P(Y|X)$ (55×55) с условием $P(y_{ij}|x_i) \geq 0.7$ на диагонали.
3. Расчет матрицы совместных вероятностей $P(X, Y) = P(X) \cdot P(Y|X)$.
4. Расчет энтропий $H(X)$, $H(Y)$, $H(X, Y)$.
5. Расчет условных энтропий $H(Y|X)$ и $H(X|Y)$.
6. Расчет количества информации $I(X, Y)$.
7. Повторение шагов 1-6 6 раз для усреднения результатов.

6. Результаты численных экспериментов

--- РЕЗУЛЬТАТЫ ЛАБОРАТОРНОЙ РАБОТЫ №2 (Вариант №7, N=55, 6 экспериментов) ---

3.1. Исходные массивы вероятностей для Эксперимента №1

Массив $P(X)$ и $P(Y)$ содержат 55 элементов. Ниже приведена вырезка для наглядности:

Массив входных вероятностей $P(X)$ (Первые 10 элементов):

[0.01632658 0.02377645 0.01780946 0.0055197 0.02720993 0.00838088
0.00832879 0.02380389 0.03598018 0.00114638]

Массив выходных вероятностей $P(Y)$ (Первые 10 элементов):

[0.01496494 0.02230589 0.0162857 0.00823689 0.02791523 0.01057745
0.00985047 0.02024893 0.0318684 0.00388437]

3.2. Фрагменты расчетных матриц (6х6) для Эксперимента №1

Матрицы $P(Y|X)$ и $P(X, Y)$ имеют размер 55×55 . Для отчета достаточно представить фрагмент:

Матрица переходных вероятностей $P(Y|X)$ (фрагмент 6х6):

[[7.2111e-01 3.5400e-03 8.3100e-03 7.4300e-03 9.5800e-03 5.3000e-04]
[2.5000e-03 8.0767e-01 6.3800e-03 4.9000e-03 1.1100e-03 4.0400e-03]
[8.2700e-03 8.4900e-03 7.2435e-01 3.4600e-03 5.9100e-03 1.5700e-03]
[3.0000e-05 2.0000e-05 7.0000e-05 9.9754e-01 4.0000e-05 7.0000e-05]
[2.2500e-03 2.1100e-03 1.6800e-03 1.0600e-03 9.1232e-01 6.2000e-04]
[4.2000e-04 9.5000e-04 3.7000e-04 3.0000e-05 5.3000e-04 9.6076e-01]]

Матрица совместных вероятностей $P(X, Y)$ (фрагмент 6х6):

[[1.177321e-02 5.772000e-05 1.356600e-04 1.212300e-04 1.564100e-04
8.690000e-06]
[5.933000e-05 1.920355e-02 1.516700e-04 1.164000e-04 2.636000e-05
9.617000e-05]
[1.472500e-04 1.511700e-04 1.290021e-02 6.153000e-05 1.052600e-04
2.793000e-05]
[1.700000e-07 1.100000e-07 3.900000e-07 5.506110e-03 2.100000e-07
3.700000e-07]
[6.114000e-05 5.753000e-05 4.572000e-05 2.878000e-05 2.482420e-02
1.690000e-05]
[3.480000e-06 7.920000e-06 3.070000e-06 2.300000e-07 4.450000e-06
8.052030e-03]]

3.3. Результаты численных экспериментов (Сводная таблица)

Таблица содержит рассчитанные значения всех необходимых энтропий и количества информации для 6 экспериментов и их средние значения:

	$H(X)$	$H(Y)$	$H(X, Y)$	$H(Y X)$	$H(X Y)$	$I(X, Y)$
Эксперимент №1	5.4971	5.5999	7.0131	1.5161	1.4132	4.0838
Эксперимент №2	5.5921	5.6423	6.8984	1.3063	1.2561	4.3360
Эксперимент №3	5.5424	5.6884	6.9636	1.4211	1.3552	4.1873
Эксперимент №4	5.4116	5.5367	6.9181	1.5065	1.3814	4.0302
Эксперимент №5	5.4808	5.5792	6.9145	1.4337	1.3353	4.1455
Эксперимент №6	5.5379	5.6172	7.0217	1.4839	1.4046	4.1333
СРЕДНЕЕ	5.5103	5.5973	6.9549	1.4446	1.3576	4.1527

На основе проведенного комплекса численных экспериментов для дискретного канала с помехами (Вариант №7, N=55) получены следующие выводы:

1. Факт наличия помех:

- Было установлено, что **Остаточная неопределенность $\langle H(X|Y) \rangle$** ($\approx avg_H_X_Y_cond:.4f$ бит) имеет ненулевое значение. Это является прямым доказательством того, что канал связи является **недостоверным (зашумленным)**, и получатель не может полностью устраниТЬ неопределенность относительно переданного сообщения.
- Ненулевое значение **Энтропии помех $\langle H(Y|X) \rangle$** ($\approx avg_H_Y_X:.4f$ бит) подтверждает, что сам канал вносит искажения.

2. Сравнение энтропий:

- Среднее количество информации, приходящее к получателю, **$\langle I(X,Y) \rangle$** ($\approx avg_I_X_Y:.4f$ бит) **меньше**, чем средняя априорная неопределенность источника **$\langle H(X) \rangle$** ($\approx avg_H_X:.4f$ бит).
- Это уменьшение точно соответствует величине остаточной неопределенности $\langle H(X|Y) \rangle$, согласно основному соотношению теории информации: $I(X,Y)=H(X)-H(X|Y)$.

3. Заключение:

- Цель лабораторной работы достигнута. Разработанное программное обеспечение позволило смоделировать канал с заданными параметрами и произвести расчет всех необходимых информационных характеристик.
- Результаты экспериментов подтверждают теоретическое положение о том, что при наличии помех в канале **количество информации, получаемое приемником, уменьшается на** величину информационных потерь.

Вывод: В процессе выполнения лабораторной работы было выполнено несколько численных экспериментов. Полученное среднее количество информации меньше энтропии на входе, что говорит о том, что некоторые данные могут быть утеряны при наличии помех в процессе передачи и приема.