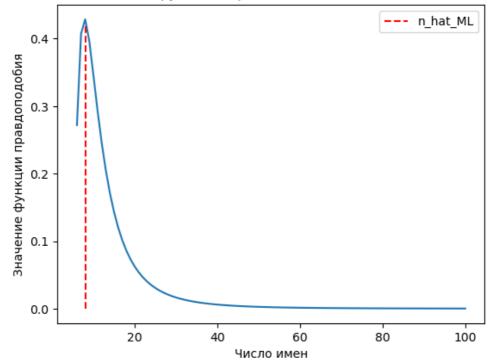
## Задача 2

```
In [1]: import numpy as np
         import itertools
         import matplotlib.pyplot as plt
         a)
In [2]: def P(n, k):
             prob = 1
             for i in range(1, k):
                 prob *= (n - i)
             # Найдем все возможные последовательности
             arr = np.arange(1, k + 1)
             hlp = list(itertools.combinations with replacement(arr, 10 - k))
             # Посчитаем суммы всех возможных произведений элементов последовательности длины 1
             prob *= np.sum(np.prod(hlp, axis=1)) / n**9
             return prob
         # Создадим функцию для поиска оценки метода максимального правдоподобия как максимум ф
         def ML estimation(n values, L values):
             return n_values[np.argmax(L_values)]
In [3]: n_{values} = range(6, 101)
         L_values = [P(n, 6) for n in n_values]
In [4]: # Найдем оценку метода максимального правдоподобия
         n_hat_ML = ML_estimation(n_values, L_values)
         n_hat_ML
Out[4]:
In [5]: # Построим график функции правдоподобия в зависимости от числа имен
         plt.plot(n_values, L_values)
         plt.vlines(n hat ML, 0, 0.42, linestyles='dashed', color='red', label='n hat
         plt.title('Зависимость значения функции правдоподобия от общего количества имён')
         plt.xlabel('Число имен')
         plt.ylabel('Значение функции правдоподобия')
         plt.legend();
```

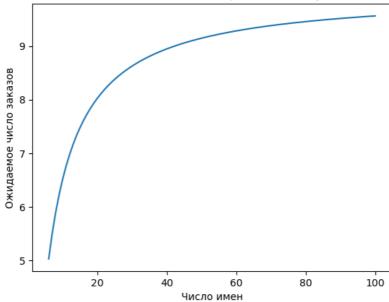
## Зависимость значения функции правдоподобия от общего количества имён



б)

```
In [6]:
         # Создадим функцию для подсчета мат. ожидания
         def E(n):
             E = 0
             for k in range(1, 11):
                 E += k * P(n, k)
             return E
         # Создадим функцию для поиска оценки метода моментов
         def MM_estimation(n_values, k):
             deltas = [np.abs(E(n) - k) for n in n_values]
             return n_values[np.argmin(deltas)]
In [7]: n_{values} = range(6, 101)
         Es = [E(n) for n in n_values]
In [8]:
        # Найдем оценку метода моментов
         n_hat_MM = MM_estimation(n_values, 6)
         n_hat_MM
Out[8]:
In [9]: # Построим график зависимости математического ожидания числа уникальных имен на десято
         plt.plot(n_values, Es)
         plt.xlabel('Число имен')
         plt.ylabel('Ожидаемое число заказов')
         plt.title('Зависимость математического ожидания числа разных имён у 10 таксистов от числ
```

Зависимость математического ожидания числа разных имён у 10 таксистов от числа имен



в)

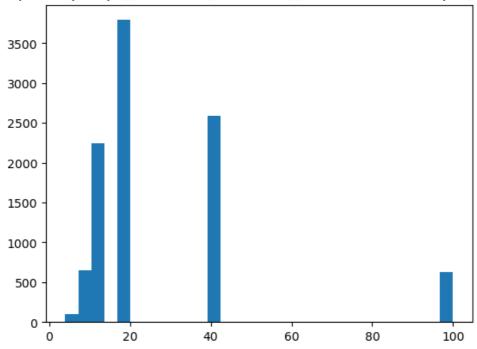
```
In [10]:
         # Симмулируем заказ
          def order(i):
              np.random.seed(i)
              # Присвоим каждому таксисту номер
              names = np.arange(1, 21)
              order_history = np.random.choice(names, size=10)
              return len(np.unique(order_history))
In [11]: orders = [order(i) for i in range(10**4)]
In [12]:
         def P(n, k):
              prob = 1
              for i in range(1, k):
                  prob *= (n - i)
              # Найдем все возможные последовательности
              arr = np.arange(1, k + 1)
              hlp = list(itertools.combinations_with_replacement(arr, 10 - k))
              # Посчитаем суммы всех возможных произведений элементов последовательности длины 1
              prob *= np.sum(np.prod(hlp, axis=1)) / n**9
              return prob
          # Создадим функцию для подсчета мат. ожидания
          def E(n):
              E = 0
              for k in range(1, 11):
                  E += k * P(n, k)
              return E
          # Создадим функцию для поиска оценки метода максимального правдоподобия как максимум ф
          def ML_estimation(n_values, L_values):
```

return n\_values[np.argmax(L\_values)]

```
# Создадим функцию для поиска оценки метода моментов
          def MM_estimation(n_values, k):
              deltas = [np.abs(E(n) - k) for n in n_values]
              return n_values[np.argmin(deltas)]
In [13]: ML_estimations = []
          for k in orders:
              n_values = range(k, 101)
              L_values = [P(n, k) for n in n_values]
              n_hat_ML = ML_estimation(n_values, L_values)
              ML_estimations.append(n_hat_ML)
In [14]: # Оценим смещение
          np.mean(ML_estimations) - 20
         7.6234
Out[14]:
In [15]: # Оценим дисперсию
          np.var(ML_estimations, ddof=1)
         495.4729197319731
Out[15]:
In [16]:
         # Оценим среднеквадратичную ошибку
         ML_estimations = np.array(ML_estimations)
         np.sum((ML_estimations - 20)**2 / len(ML_estimations))
         553.5396
Out[16]:
In [17]:
        # Построим гистограмму для оценок метода максимального правдоподобия
         plt.hist(ML_estimations, bins=30)
```

Гистограмма распределения оценок метода максимального правдоподобия

plt.title('Гистограмма распределения оценок метода максимального правдоподобия');



```
In [18]:
         MM_estimations = []
          for k in orders:
              # Ограничим п сотней
              n_{values} = range(k, 101)
              n_hat_MM = MM_estimation(n_values, k)
              MM_estimations.append(n_hat_MM)
In [19]:
          # Оценим смещение
          np.mean(MM_estimations) - 20
          8.011800000000001
Out[19]:
In [20]:
          # Оценим дисперсию
          np.var(MM_estimations, ddof=1)
          488.7507358335834
Out[20]:
In [21]:
          # Оценим среднеквадратичную ошибку
          MM_estimations = np.array(MM_estimations)
          np.sum((MM_estimations - 20)**2 / len(MM_estimations))
          552.8907999999999
Out[21]:
In [22]:
          # Построим гистограмму для оценок метода моментов
          plt.hist(MM_estimations, bins=30)
          plt.title('Гистограмма распределения оценок метода моментов');
```



