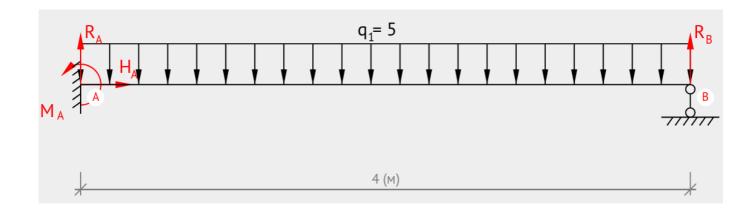
Вопросы

- 1. Какие уравнения называют линейными?
- 2. В чём состоит задача линейного программирования?

Расчёт балки с распределённой нагрузкой по предельным состояниям

(Введение в нелинейную строительную механику, О. Л. Рудных, стр 88, пример 1.)

Для заданной схемы требуется определить места образования пластических шарниров, предельное значение нагрузки q выраженное через предельный момент



Аналитическое решение

- Это статически неопределимая балка, значит возникает 2 плстических шарнира
- Пластическое шарниры:
 - ∘ в точке А,
 - ∘ где-то в пролёте АВ
- Нужно найти:
 - Предельное значение нагрузки ф
 - положение второго пластического шарнира -- расстояние z от точки B до шарнира

Решим задчу аналитически

- Изобразим реакции связей
- Далее определим нагрузку через платический момент $M_{\scriptscriptstyle
 m nn}$

• Запишем уравнение для внутреннего момента с координатой z (отсчитывается от т. В)

(1)
$$M^{\text{прав}} = R_{\text{D}} \cdot \gamma - \alpha \cdot \frac{z}{2} \cdot \gamma$$

• Найдём максимальный момент на отрезке AB продифференцировав M по z и прировняв производную к нулю

$$R_B - q \cdot z = 0$$

• Максимальный момент будет при:

$$R_B = q \cdot z_{max}$$

(2)
$$z_{max} = \frac{R_B}{q}$$

Определим максимальный момент на учаске АВ подставив (2) в (1):

$$egin{aligned} M_{max} &= rac{R_{B}^{2}}{q} - q rac{R_{B}^{2}}{2q^{2}} \ M_{max} &= rac{R_{B}^{2}}{2q} \end{aligned}$$

Этот наибольший момент должен быть меньше или равен пластическому:

$$M_{max}=rac{R_B^2}{2q}\leq M_{
m np}$$

Наконец выразим нагрузку через предельный момент:

(3)
$$q \geq \frac{R_B^2}{2M_{\scriptscriptstyle \mathrm{IID}}}$$

Это неравенство описывает платический шарнир на участке АВ.

Пластический шарнир возникает ещё в точке А. Выразим нагрузку q через $M_{\rm пp}$ и для этой точки, подставив z=l в уравнение (1)

$$M_{max} = R_B \cdot l - q \cdot rac{l}{2} \cdot l \leq M_{\scriptscriptstyle ext{ inp}}$$

выразим д:

(4)
$$q \leq \frac{2M_{\text{np}}}{l^2} + \frac{2R_B}{l}$$

Таким образом получили два неравенства,

(3)
$$q \geq rac{R_B^2}{2M_{\scriptscriptstyle {
m inp}}}$$

(4)
$$q \leq \frac{2M_{\text{np}}}{l^2} + \frac{2R_B}{l}$$

в которых присутствует искомые z и q, а также неизвестная реакция связей $R_B.$

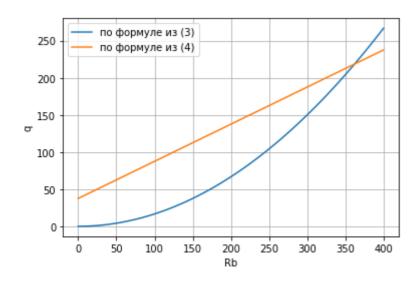
При этом, нужно найти максимальное значение q удоавлетворяющее этим неравенствам, т.е.

Построим графики в координатах q и R_B

для запуска в mybinder.com:

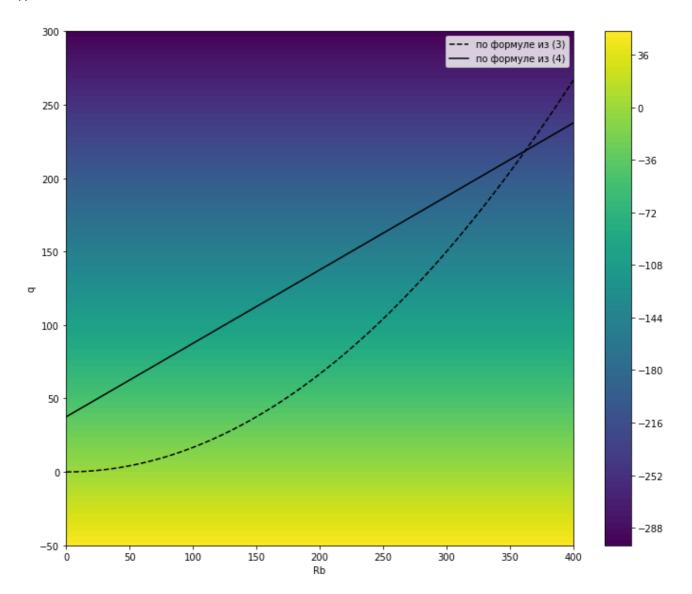
установка модулей

```
# убрать символ # в начале следующих строк и запустить ячейку
# !pip install numpy
# !pip install scipy
# !pip install seaborn
import numpy as np
from scipy.optimize import linprog, minimize
from matplotlib.pyplot import * # для построения графиков
# выводить 4 знака после запятой, выводить маленькие (по модулю) числа как 0
np.set printoptions(precision=2, suppress=True)
absM = 300 \# kH*m
l = 4 \# m
# сделаем из неравенств (3) и (4) равенства и построим графики в координатах Rb - г
# для этого запишем q как функцию от Rb: q = f(Rb):
q1 = lambda Rb: Rb**2 / 2 / absM
                                        # формула (3)
q2 = lambda Rb: 2*absM/l**2 + 2*Rb/l # формула (4)
# для построения графика по точкам создадим набор из значений (100 штук) Rb от 0 ди
Rb = np.linspace(0, 400, 100)
# построим графики: первый параметр - набор абсцисс, второй - набор значений ордина
plot(Rb, q1(Rb), label='по формуле из (3)')
plot(Rb, q2(Rb), label='по формуле из (4)')
xlabel('Rb') # подпись к оси абсцисс
ylabel('q')
              # подпись к оси ординат
legend(loc='best')
                     # добавить легенду
grid()
          # показать координатную сетку
```



```
# Дополнительно: Тепловая карта целевой функции X = np.linspace(0, 400, 100) # набор абсцисс Y = np.linspace(-50, 300, 100) # набор ординат func = np.vectorize(lambda Rb,q: -q) # целевая функция f(Rb,q) = -q xx,yy = np.meshgrid(X,Y) # создание набора точек не плоскости для вычисления cz = func(xx,yy) # вычисление целевой функции
```

```
figure( figsize=(12,10))
plot(Rb, q1(Rb), '--', color='black', label='по формуле из (3)')
plot(Rb, q2(Rb), color='black', label='по формуле из (4)')
contourf(xx, yy, zz, 100) # построение тепловой карты
colorbar() # показать масштаб
legend(loc='best') # добавить легенду
xlabel('Rb') # подпись к оси абсцисс
ylabel('q') # подпись к оси ординат
show()
```



Два графика выше определяют область значений в которой нужно максимизировать целевую функцию

- неравенство (3) ограничивает область выше кривой
- неравенство (4) ограничивает область ниже прямой

Так как целевая функция требует максимизировать q, то просто выберем в области заданной неравенствами точку с наибольшим значением q.

Это точка пересечения двух графиков. Найдём её

$$rac{R_{B}^{2}}{2M_{_{
m ID}}}=rac{2M_{_{
m IP}}}{l^{2}}+rac{2R_{B}}{l}$$

Это уравнение имеет два решения:

$$R_Bpprox 4.82843 M_{
m np}/l$$

$$R_Bpprox -0.828427 M_{\scriptscriptstyle {
m np}}/l$$

Второй вариант очевидно не подходит для точки пересечения кривых изображённый на графике.

Превратив 2 в равенство, подставим полученное значение R_B и найдём q:

$$qpproxrac{11.6M_{\scriptscriptstyle {
m np}}}{l^2}$$

Кроме нагрузки требуется ещё и определить место образования пластического шарнира. Определим z из уравнения (2):

$$z \approx 0.414l$$

▼ Ответ

$$qpproxrac{11.6M_{\scriptscriptstyle {
m mp}}}{I^2}$$

Пластические шарниры образуются в т A и на расстоянии z от точки B(z отсчитывается влево)

```
z \approx 0.414l
l = 4
absM = 300

Rb = 4.82 * absM / l
q = 11.6 * absM / l**2
z = 0.414 * l

print("Rb = ",Rb, "kH")
print("q = ",q, "kH/m")
print("z = ",z, "m")

Rb = 361.5 kH
q = 217.5 kH/m
z = 1.656 m
```

Решение кинематическим способом

- 1. Изобразим кинематически возможную систему (вариант деформирования с образованием пластических шарниров)
- 2. Обозначим возможные перемещения и изобразим пластические моменты
- 3. Отдельно вычислим работу распределённой силы
- 4. Применим принцип возможных перемещений
- 5. Выразим одно возможное перемещение через другое

- 6. Выразим q через z и Мпр.
- 7. Найдём максимум функции q(z) приравняв её производную (по z) к нулю.

▼ Решение методом нелинейного программирования

```
from scipy.optimize import minimize # для нелинейного программирования
# параметры задачи
absM = 300 \# kH*m; предельный момент
l = 4
          # m; длина балки
# здесь и далее целевая функция и ограничения будут описаны как функции на зяыке п
# эти функции должны иметь единственный параметр - массив
# нумерация элементов массива начинается с 0
# после названия функции (например def objective(x) ) рекомендуется записать в трої
# смысл каждого элемента массива X, т.е. сопоставить из с переменными задачи
# целевая функция
def opt fun(x):
    """ x[0] - Rb
        x[1] - q
    return -x[1]
    # знак минус перед x[1] стоит потому, что программа будет минимизировать значе
    # но поставленная задача требует максимизации
# эта функция аналогична математической записи: objective(x0, x1) = -x1
# ограничения записываются в виде:
# выражение > 0
# где выражение - математическое выражение
# само выражение записывается после return
# ограничение 1: (по уравнению 4)
def constr1(x):
    """ x[0] - Rb
        x[1] - q
    return - x[0]**2 / 2 / absM + x[1]
# нумерация массива начинается с 0
# ограничение 2: (по уравнению 3)
def constr2(x):
    """ x[0] - Rb
        x[1] - q
    .....
```

```
return -x[1] + 2*absM/l**2 + 2*x[0]/l
```

Другой способ задания ограничений

параметры задачи

```
# начальные значения
  # если решение не получается, то стоит поменять начальные значения
  \times 0 = [100, 100]
  # запишем функции в список ограничений
  cons = [\{\}, \{\}]
  # структура данных в фигурных скобках описывает тип уравнения (ineq - неравенство)
  cons[0] = {'type':'ineq', 'fun': constr1}
  cons[1] = {'type':'ineq', 'fun': constr2}
  # bounds - ограничения для переменных
  bounds=( (0,1000), (0,1000) )
  # поиск решения
  # ответ будет записан в переменную х
  minimize(opt fun, x0, constraints=cons, bounds=bounds, method="SLSQP")
  # доступные методы решения задачи: COBYLA, SLSQP, ...
            fun: -218.56601717798853
            jac: array([ 0., -1.])
        message: 'Optimization terminated successfully.'
   nfev: 73
            nit: 15
           njev: 14
         status: 0
        success: True
              x: array([362.13, 218.57])
  z = 362.13/218.57
                           # по формуле (2)
  print(f"z={z:.2f} m")
       z=1.66 \text{ m}
  Ответ
  R_Bpprox x_0=362.13 kH
  q pprox x_1 = 218.57 	ext{ kH/m}
  zpprox 1.66\,\mathrm{m}

    ▼ Нелинейное программирование
```

from scipy.optimize import minimize # для нелинейного программирования

```
l = 4
          # m;
                    длина балки
# здесь и далее целевая функция и ограничения будут описаны как функции на зяыке п
# эти функции должны иметь единственный параметр - массив
# нумерация элементов массива начинается с 0
# после названия функции (например def objective(x) ) рекомендуется записать в трої
# смысл каждого элемента массива X, т.е. сопоставить из с переменными задачи
# целевая функция
def opt fun(x):
    """ x[0] - Rb
        x[1] - q
    0.00
    return -x[0]
    # знак минус перед x[1] стоит потому, что программа будет минимизировать значег
    # но поставленная задача требует максимизации
# эта функция аналогична математической записи: objective(x0, x1) = -x1
# ограничения записываются в виде:
# выражение > 0
# где выражение - математическое выражение
# само выражение записывается после return
# начальные значения
# если решение не получается, то стоит поменять начальные значения
\times 0 = [100, 100]
# запишем функции в список ограничений
cons = []
# структура данных в фигурных скобках описывает тип уравнения (ineq - неравенство)
# x0 - Rb
# x1 - q
cons += [ {'type':'ineq',
           'fun': lambda x: -x[0]**2 / 2 / absM + x[1]}
cons += [ {'type':'ineq',
           'fun': lambda x: -x[1] + 2*absM/l**2 + 2*x[0]/l}
# поиск решения
# bounds - ограничения для переменных
# ответ будет записан в переменную х
minimize(opt fun, x0, constraints=cons,
         bounds=( (0,1000), (0,1000) ), method="SLSQP")
# метод нелинейного программирования SLSQP - Sequential linear-quadratic programmi
```

absM = 300 # kH*m; предельный момент

fun: -362.1320343559724

```
jac: array([-1., 0.])
message: 'Optimization terminated successfully.'
    nfev: 49
    nit: 12
    njev: 12
    status: 0
    success: True
        x: array([362.13, 218.57])
11.6 * 300 / 16
```