Презентация по лабораторной работе №7 по предмету Компьютерный практикум по статистическому анализу данных

СТУДЕНТ ГРУППЫ НФИБД-01-20 ЕВДОКИМОВ МАКСИМ МИХАЙЛОВИЧ (1032203019)

# Цель работы

 Основной целью работы является специализированных пакетов Julia для обработки данных.

### Задание 1

- Кластеризация:
- ▶ Загрузите через RDatasets данные iris = dataset ("datasets", "iris"). Используйте Clustering.jl для кластеризации на основе k-средних. Сделайте точечную диаграмму полученных кластеров.
- Подсказка: вам нужно будет проиндексировать фрейм данных, преобразовать его в массив и транспонировать.

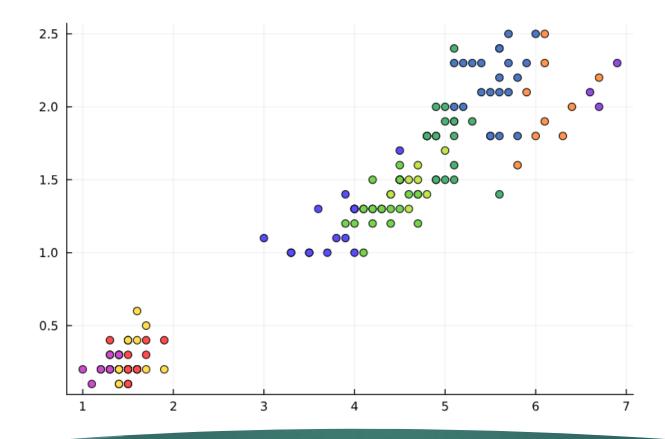
```
# 1
iris = dataset("datasets", "iris")
select!(iris, Not(:Species))
X = Matrix(iris)
X = X'
result = kmeans(X, 10, maxiter=10, display=:iter)
display(result)
scatter(iris.PetalLength, iris.PetalWidth, marker_z=result.assignments, color=:lightrainbow, legend=false)
```

	•	carcengen, 1113	
Iters	objv	objv-change	affected
0	4.751000e+01		
1	3.375360e+01	-1.375640e+01	8
2	3.130117e+01	-2.452434e+00	9
3	2.974573e+01	-1.555441e+00	6
4	2.888679e+01	-8.589333e-01	6
5	2.812584e+01	-7.609596e-01	5
6	2.766506e+01	-4.607743e-01	2
7	2.745029e+01	-2.147678e-01	2
8	2.719512e+01	-2.551765e-01	3
9	2.710741e+01	-8.770634e-02	2
10	2.707821e+01	-2.919530e-02	0
maans to	rminated without co	nuangansa ofton 10	itanations (

K-means terminated without convergence after 10 iterations (objv = 27.078214869925517)

### Решение задание 1: код и результат

Описание.



Решение задание 1: код и результат Описание.

### Задание 2.1

- Регрессия (метод наименьших квадратов в случае линейной регрессии):
- ▶ Пусть регрессионная зависимость является линейной. Матрица наблюдений факторов X имеет размерность N на 3 randn(N, 3), массив результатов N на 1, регрессионная зависимость является линейной. Найдите МНК-оценку для линейной модели.
- Сравните свои результаты с результатами использования llsq из MultivariateStats.jl (просмотрите документацию).
- Сравните свои результаты с результатами использования регулярной регрессии наименьших квадратов из GLM.jl.

Подсказка. Создайте матрицу данных X2, которая добавляет столбец единиц в начало матрицы данных, и решите систему линейных уравнений. Объясните с помощью теоретических выкладок.

```
X = randn(1000, 3)
a0 = rand(3)
y = X * a0 + 0.1 * randn(1000)
```

```
X = randn(1000, 3)
a0 = rand(3)
y = X * a0 + 0.1 * randn(1000)
N = 1000
X2 = hcat(ones(N), X)
\betahat1 = X2 \ y
yp = X2 * \beta hat1
mse1 = sqrt(sum(abs2.(y - yp)) / N)
println(βhat1)
println("среднеквадратичная ошибка (МНК в ручную): $(mse1)")
βhat2 = llsq(X, y; bias=false)
yp = X * \beta hat 2
mse2 = sqrt(sum(abs2.(y - yp)) / N)
println(βhat2)
println("среднеквадратичная ошибка (МНК через llsq): $(mse2)")
X3 = DataFrame(a=y, b=X[1:end,1], c=X[1:end,2], d=X[1:end,3])
lmMSE = lm(@formula(a \sim b + c + d), X3)
βhat3 = GLM.coeftable(lmMSE).cols[1]
vp = X2 * \beta hat3
mse3 = sqrt(sum(abs2.(y - yp)) / N)
println(βhat3)
println("среднеквадратичная ошибка (MHK через GLM): $(mse3)")
println("Разница между ручным и llsq: ", round(mse2-mse1, digits=10),
         "\nРазница между ручным и GLM: ", round(mse3-mse1, digits=10))
```

```
[-0.000311618101701213, 0.8606564874922631, 0.4428678136955193, 0.30538050615671286] среднеквадратичная ошибка (МНК в ручную): 0.0974939439453617 [0.8606705485972929, 0.44285323284271144, 0.30537073840766293] среднеквадратичная ошибка (МНК через llsq): 0.09749443930530823 [-0.00031161810170119016, 0.8606564874922632, 0.4428678136955195, 0.30538050615671297] среднеквадратичная ошибка (МНК через GLM): 0.0974939439453617 Разница между ручным и llsq: 4.954e-7 Разница между ручным и GLM: 0.0
```

Решение задание 2.1: код и результат

Описание.

### Задание 2.2

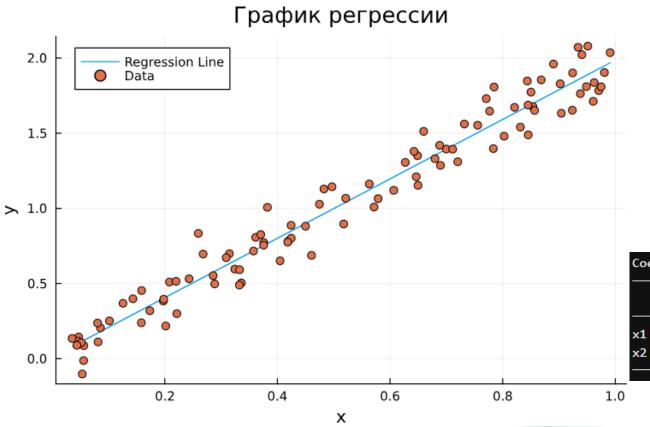
- Регрессия (метод наименьших квадратов в случае линейной регрессии):
- ▶ Найдите линию регрессии, используя данные (X, y). Постройте график (X, y), используя точечный график. Добавьте линию регрессии, используя abline!. Добавьте заголовок «График регрессии» и подпишите оси х и у.

```
X = rand(100);
y = 2X + 0.1 * randn(100)
```

```
X = rand(100)
y = 2X + 0.1 * randn(100)
Xh = hcat(ones(100), X)
lm2 = fit(LinearModel, Xh, y)
println(lm2)
Plots.plot(title="График регрессии", xlabel="x", ylabel="y", legend=:topleft)
Plots.plot!(X, predict(lm2), label="Regression Line")
Plots.scatter!(X, y, label="Data")
```

### Решение задание 2.2: код

Описание.



Coefficients:										
	Coef.	Std. Error	t	Pr(> t )	Lower 95%	Upper 95%				
x1	0.0106298	0.0236228	0.45	0.6537	-0.0362489	0.0575086				
x2	1.97581	0.0391357	50.49	<1e-71	1.89815	2.05348				

Решение задание 2.2: результат Описание.

## Задание 3

- Описание модели ценообразования биномиальных опционов можно найти на стр. https://en.wikipedia.org/wiki/Binomial\_options\_pricing\_model. Постройте траекторию возможных цен на акции:
- S начальная цена акции
- Т длина биномиального дерева в годах
- n количество периодов
- -h = T\*n длина одного периода
- $-\sigma$  волатильность акции
- -r-годовая процентная ставка
- $\upsilon = \exp(r^*h + \sigma^*\sqrt{h})$
- $-d = \exp(r^*h \sigma^*\sqrt{h})$
- -p = (exp(r\*h) d)/(u d)

### Задание 3.а

▶ Пусть S = 100, T = 1, n = 10000,  $\sigma = 0.3$  и r = 0.08. Попробуйте построить траекторию курса акций. Функция rand() генерирует случайное число от 0 до 1. Вы можете использовать функцию построения графика из библиотеки графиков

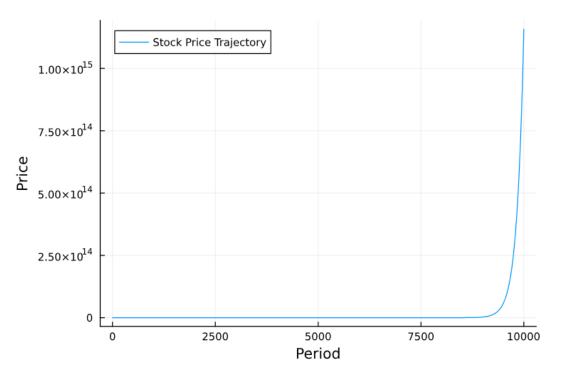
```
# 3.a
function binomial_stock_price(S, T, n, σ, r)
h = T/n
u = exp(r * h + σ * sqrt(h))
d = exp(r * h - σ * sqrt(h))
p = (exp(r * h) - d) / (u - d)

stock_prices = zeros(n+1)
stock_prices[1] = S

for i in 1:n
    for j in i:-1:1
        stock_prices[j+1] = u * stock_prices[j]
end
    stock_prices[1] = d * stock_prices[1]
end
return stock_prices
end

5, T, n, σ, r = 100.0, 1.0, 10000, 0.3, 0.08
stock_prices = binomial_stock_price(S, T, n, σ, r)

plot(stock_prices, xlabel="Period", ylabel="Price", label="Stock_Price Trajectory")
```



Решение задание 3.а: код и результат Описание.

### Задание 3.b

Создайте функцию createPath(S::Float64, r::Float64, sigma::Float64, T::Float64, n::Int64), которая создает траекторию цены акции с учетом начальных параметров. Используйте createPath, чтобы создать 10 разных траекторий и построить их все на одном графике.

### Stock Price Paths 150 125 Price 75 50 2500 5000 7500 10000 Time

```
# 3.b
function createPath(S::Float64, r::Float64, sigma::Float64, T::Float64, n::Int64)
    dt = T / n
    t = 0.0
    path = [S]

for i in 1:n
        epsilon = randn()
    S = S * exp((r - 0.5 * sigma^2) * dt + sigma * sqrt(dt) * epsilon)
        t += dt
        push!(path, S)
    end
    return path
end

paths = [createPath(S, r, σ, T, n) for i in 1:10]
plot(paths, title="Stock Price Paths", xlabel="Time", ylabel="Price", legend=false)
```

Решение задание 3.b: код и результат Описание.

# Задание 3.с

▶ Распараллельте генерацию траектории. Можете использовать Threads.@threads, pmap и @parallel.

# Stock Price Paths (threads) 160 140 100 80

5000

Time

2500

```
# 3.c
using Random
using Base.Threads

paths2 = []
@threads for i = 1:10
    push!(paths2, createPath(S, r, σ, T, n))
end

plot(paths2, title="Stock Price Paths (threads)", xlabel="Time", ylabel="Price", legend=false)
```

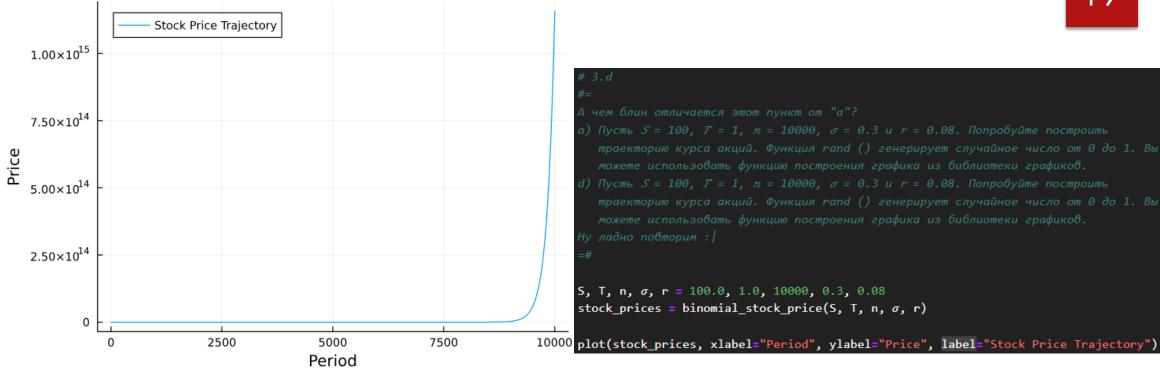
Решение задание 3.с: код и результат Описание.

7500

10000

### Задание 3.d

▶ Пусть S = 100, T = 1, n = 10000,  $\sigma = 0.3$  и r = 0.08. Попробуйте построить траекторию курса акций. Функция rand() генерирует случайное число от 0 до 1. Вы можете использовать функцию построения графика из библиотеки графиков.



Решение задание 3.d: код и результат Описание.

### Заключение

▶ В ходе выполнения лабораторной работы были изучены основные принципы, типы и инструменты для изучения, обработки и анализа баз данных и их графического вывода.