ADULT INCOME CLASSIFICATION

01418496 Introduction to Machine Learning

OBJECTIVE

ทำนายรายได้ของแต่ละบุคคล โดยใช้ K-NN ในการทำนาย โดยเปรียบเทียบข้อมูลส่วนบุคคล

เช่น เพศ อายุ การศึกษา อาชีพ เป็นต้น

рата seт

ADULT INCOME

500 Row

AGE
Workclass
fnlwgt
Education
Education-num
marital-status
Occupation
Relationship

Race
Gender
capital-gain
capital-loss
hours-per-week
native-country
income

									4 11						/
	Α	В	С	D	E	F	G	Н	1	J	K	L	M	N	0
1	age	workclass	fnlwgt	education	educationa	marital-sta	occupation	relationship	race	gender	capital-gair	capital-loss	hours-per-	native-cou	income
2	25	Private	226802	11th	7	Never-man	Machine-o _l	Own-child	Black	Male	0	0	40	United-Sta	<=50K
3	38	Private	89814	HS-grad	9	Married-civ	Farming-fis	Husband	White	Male	0	0	50	United-Sta	<=50K
4	28	Local-gov	336951	Assoc-acdr	12	Married-civ	Protective-	Husband	White	Male	0	0	40	United-Sta	>50K
5	44	Private	160323	Some-colle	10	Married-civ	Machine-o _l	Husband	Black	Male	7688	0	40	United-Sta	>50K
6	18	?	103497	Some-colle	10	Never-man	?	Own-child	White	Female	0	0	30	United-Sta	<=50K
7	34	Private	198693	10th	6	Never-man	Other-serv	Not-in-fam	White	Male	0	0	30	United-Sta	<=50K
8	29	?	227026	HS-grad	9	Never-man	?	Unmarried	Black	Male	0	0	40	United-Sta	<=50K
9	63	Self-emp-r	104626	Prof-schoo	15	Married-civ	Prof-specia	Husband	White	Male	3103	0	32	United-Sta	>50K
10	24	Private	369667	Some-colle	10	Never-man	Other-serv	Unmarried	White	Female	0	0	40	United-Sta	<=50K
11	55	Private	104996	7th-8th	4	Married-civ	Craft-repai	Husband	White	Male	0	0	10	United-Sta	<=50K
12	65	Private	184454	HS-grad	9	Married-civ	Machine-o _l	Husband	White	Male	6418	0	40	United-Sta	>50K
13	36	Federal-go	212465	Bachelors	13	Married-civ	Adm-cleric	Husband	White	Male	0	0	40	United-Sta	<=50K
14	26	Private	82091	HS-grad	9	Never-man	Adm-cleric	Not-in-fam	White	Female	0	0	39	United-Sta	<=50K
15	58	?	299831	HS-grad	_	Married-civ			White	Male	0	0	35	United-Sta	<=50K
16	48	Private	279724	HS-grad	9	Married-civ	Machine-o _l	Husband	White	Male	3103	0	48	United-Sta	>50K
17	43	Private	346189	Masters			Exec-mana		White	Male	0	0	50	United-Sta	>50K
18	20	State-gov	444554	Some-colle	10	Never-man	Other-serv	Own-child	White	Male	0	0	25	United-Sta	<=50K
19	43	Private	128354	HS-grad	9	Married-civ	Adm-cleric	Wife	White	Female	0	0	30	United-Sta	<=50K
20	37	Private	60548	HS-grad	9	Widowed	Machine-o _l	Unmarried	White	Female	0	0	20	United-Sta	<=50K
21	40	Private	85019	Doctorate			Prof-specia		Asian-Pac-	Male	0	0	45	?	>50K
22	34	Private	107914	Bachelors	13	Married-civ	Tech-supp	Husband	White	Male	0	0	47	United-Sta	>50K
23	34	Private	238588	Some-colle	10	Never-man	Other-serv	Own-child	Black	Female	0	0	35	United-Sta	<=50K
24	72	?	132015	7th-8th	4	Divorced	?	Not-in-fam	White	Female	0	0	6	United-Sta	<=50K
25	25	Private	220931	Bachelors	13	Never-man	Prof-specia	Not-in-fam	White	Male	0	0	43	Peru	<=50K

ข้อมูลจาก: https://www.kaggle.com/wenruliu/adult-income-dataset

MODEL

ใช้ K-NN หรือ K-NearestNeighbors เป็นอัลกอริธีมในการทำนายผล โดยจะใช้การ เปรียบเทียบข้อมูลต่างๆของบุคคลนั้นๆ เช่น อายุ ระดับการศึกษา เพศ สถานะ สินทรัพย์ที่มี ที่ใช้ K-NN เพราะว่า ชุดข้อมูลสามารถใช้การเปรียบเทียบได้ โดยนำข้อมูลจาก ตัวที่ใช้ Train มาเทียบกับตัว Test โดยเลือกตัวที่ใกล้เคียงที่สุดตามหลักการ ของ K-NN